

# Mathematik für Physiker 2

Hermann Schulz-Baldes, Dept. Mathematik

Assistenz: Daniele Toniolo, Dept. Mathematik

Vorlesung, Sommersemester 2018

# Termine

## Vorlesungstermine

Mo 08:15 – 10:00 Uhr    Raum: HE    Schulz-Baldes

Mi 08:15 – 10:00 Uhr    Raum: HE    Schulz-Baldes

## Videoaufzeichnung vom SS2016 über StudOn

## Übungstermine (Physikum bzw. Cauerstr. 11)

Gruppe 1    Fr 12:15 – 13:45    Raum: HC    Refik Mansuroglu

Gruppe 2    Fr 14:15 – 15:45    Raum: U4    Daniele Toniolo (Eng.)

Gruppe 3    Fr 12:15 – 13:45    Raum: H13    Martin Doß

Gruppe 4    Fr 12:15 – 13:45    Raum: U4    Kevin Haas

# Regeln

## Anmeldung

- Melden Sie sich in Studon zu Veranstaltung und Übungen an (ab 10:00 am 9.4.). Beachten Sie Anmeldefristen für Klausur

## Übungen

- Die Übungsblätter werden dienstags auf Studon bereitgestellt.
- Die Abgabe bis Dienstag 11:00 in Übungskasten (Cauerstr. 11)
- Es werden nur leserliche und ordentliche Abgaben akzeptiert
- Es sind Zweierabgaben gestattet, solange beide die gleiche Übungsgruppe besuchen
- Es sollten 50% der Gesamtpunktzahl erreicht werden

## Klausur

- Die Klausur findet am 17.07.2018 um 8:00 in H12 und H13 statt
- Einsicht am 18.7.2018 von 8:00 bis 9:30 in U2 (Mathematik)
- Nachklausur 20.9.2018 um 8:00 in H12 and H13
- Hilfsmittel: beidseitig handbeschriebenes DIN A4 Blatt

# Überblick

- Lineare Algebra:

  - Determinanten

  - Eigenwerte

  - Diagonalisierung

  - Skalarprodukte

  - Jordansche Normalformen

  - Lineare Differentialgleichungen

  - Singulärwertzerlegung

  - Quadratische Formen

- Analysis:

  - Riemann Integral

  - Grundbegriffe der Topologie

  - Differentialgleichungen

  - Differentialrechnung mehrerer Variablen

  - Satz von Taylor

  - Satz über implizite Funktionen

# Literatur

**Qual der Wahl: jedes Buch oder Skript zu obigen Themen!**

... auch dieses Skript enthält alles Wesentliche

# Lineare Algebra: Grundbegriffe und Notationen

(Oder: was Sie alles schon wissen sollten!)

Körper  $\mathbb{K}$  ist hier immer  $\mathbb{R}$  oder  $\mathbb{C}$  (nichts Allgemeineres hier!)

$\mathbb{K}^N = \{N\text{-komponentige Vektoren mit Koeffizienten in } \mathbb{K}\}$

Struktur des Vektorraumes: Addition und Skalarmultiplikation

$$v + \lambda w \in \mathbb{K}^N \quad v, w \in \mathbb{K}^N, \quad \lambda \in \mathbb{K}$$

Anderer Vektorraum:  $V = \{\text{Polynome mit Koeffizienten in } \mathbb{K}\}$

Lineare Abhängigkeit und Unabhängigkeit....

$b_1, b_2, \dots$  Basis (linear unabhängig und aufspannend)

Dimension eines Vektorraumes  $\dim(\mathbb{K}^M) = M$  und  $\dim(V) = \infty$

$U \subset \mathbb{K}^M$  Unterraum  $\iff v + \lambda w \in U \quad \forall v, w \in U, \quad \lambda \in \mathbb{K}$

Dann hat  $U$  wieder Basis und Dimension

# Matrizen

$\text{Mat}(N \times M, \mathbb{K}) = \{N \times M \text{ Matrizen mit Einträgen in } \mathbb{K}\}$

Spezialfall Vektoren  $\mathbb{K}^N = \text{Mat}(N \times 1, \mathbb{K})$

Matrixprodukt  $\text{Mat}(N \times M, \mathbb{K}) \times \text{Mat}(M \times K, \mathbb{K}) \in \text{Mat}(N \times K, \mathbb{K})$

Spezialfall Matrix-Vektor Produkt  $\text{Mat}(N \times M, \mathbb{K}) \times \mathbb{K}^M \in \mathbb{K}^N$

Linearität von Matrixprodukt in beiden Argumenten:

$$(A + \lambda B)C = AC + \lambda BC \quad A(B + \lambda C) = AB + \lambda AC$$

wobei  $\lambda \in \mathbb{K}$  und richtige Matrixgrößen

## Rangsatz für $A \in \text{Mat}(N \times M, \mathbb{K})$

$\text{Ker}(A) = \{v \in \mathbb{K}^M \mid Av = 0\}$  Kern von  $A$

$\text{Ran}(A) = \{Av \mid v \in \mathbb{K}^M\} = A\mathbb{K}^M$  Bild (range) von  $A$

$\text{Ker}(A)$  Unterraum von  $\mathbb{K}^M$

$\text{Ran}(A)$  Unterraum von  $\mathbb{K}^N$

### Theorem 1.1 (Rangsatz)

$$\dim(\text{Ker}(A)) + \dim(\text{Ran}(A)) = M$$



# Gauss Algorithmus

Lösung von linearen Gleichungssystem nach  $v \in \mathbb{K}^M$ :

$$Av = b \quad A \in \text{Mat}(N \times M, \mathbb{K}), \quad b \in \mathbb{K}^N$$

Bringe Gleichungssystem auf Dreiecksgestalt

Lese Lösung(en) ab, falls welche existieren

Bestimmung des Inversen  $A^{-1}$  von quadratischen  $A \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{K})$

Mit verallgemeinerten Gauss Algorithmus (falls Inverses existiert)

$$(A, \mathbf{1}) \rightarrow (\mathbf{1}, A^{-1})$$

Hier  $\mathbf{1} = \mathbf{1}_N = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \ddots & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$  Einheitsmatrix

Dann  $AA^{-1} = \mathbf{1} = A^{-1}A$

# Und was Sie auch schon wissen sollten!

Also ist  $(\text{Mat}(N \times N, \mathbb{K}), +, \cdot)$  eine Algebra über  $\mathbb{K}$ , d.h.

- $\text{Mat}(N \times N, \mathbb{K})$  Vektorraum über  $\mathbb{K}$  (von Dimension  $N^2$ )
- Matrixprodukt erfüllt Distributivgesetz, Assoziativität

Allgemeine lineare Gruppe unter Matrixmultiplikation

$$\text{GL}(N, \mathbb{K}) = \{A \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{K}) \text{ invertierbar}\}$$

## 2 Determinanten

### Vorbereitung: Permutationen

#### Definition 2.1

Sei  $N \in \mathbb{N}$ . Eine bijektive Abbildung  $\sigma : \{1, \dots, N\} \rightarrow \{1, \dots, N\}$  heißt Permutation über  $N$  Elementen. Die Menge  $S_N$  aller Permutationen über  $N$  Elementen versehen mit der Hintereinanderausführung heißt symmetrische Gruppe. Standardnotation für eine Permutation ist

$$\sigma = \begin{pmatrix} 1 & 2 & \dots & N \\ \sigma(1) & \sigma(2) & \dots & \sigma(N) \end{pmatrix}$$

wobei untere Zeile die der oberen zugeordneten Werte enthält

Eine Transposition (von  $n'$ ,  $m'$ ) ist eine Permutation, bei der  $\sigma(n) \neq n$  für lediglich zwei Werte  $n = n', m'$ , bei denen  $\sigma(n') = m'$

Bei benachbarter Transposition gilt zudem  $m' = n' + 1 \pmod N$

## Beispiel 2.2

Die Permutation

$$\sigma = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 4 & 2 & 3 & 1 \end{pmatrix}$$

ist eine benachbarte Transposition

## Satz 2.3

- (i) *Die Gruppe  $S_N$  hat  $N! = N(N - 1) \cdots 1$  Elemente*
- (ii) *Jede Transposition ist Hintereinanderausführung einer ungeraden Anzahl von benachbarten Transpositionen.*
- (iii) *Jede Permutation ist Hintereinanderausführung von benachbarten Transpositionen.*

## Satz 2.4

Jedes  $\sigma \in S_N$  hat eine darstellende Matrix  $P(\sigma) \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{R})$ :

$$P(\sigma)_{n,m} = \delta_{n,\sigma(m)}$$

Mit Hilfe der Standardbasisvektoren als Spaltenvektoren, kann diese Matrix auch geschrieben werden als

$$P(\sigma) = (\mathbf{e}_{\sigma(1)}, \dots, \mathbf{e}_{\sigma(N)})$$

Es gilt dann für  $\sigma, \tau \in S_N$

$$P(\sigma\tau) = P(\sigma)P(\tau)$$

wobei auf der rechten Seite die Matrixmultiplikation verstanden wird

Somit:  $P(S_N)$  Untergruppe der allgemeinen linearen Gruppe  $\text{GL}(N, \mathbb{R})$

## Beispiel 2.5

Die Permutation

$$\sigma = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 3 & 2 & 4 & 1 \end{pmatrix}$$

hat die darstellende Matrix:

$$P(\sigma) = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

## Definition 2.6

Sei  $\sigma \in S_N$ . Ein Fehlstand von  $\sigma$  ist ein Paar  $(n, m)$  mit  $1 \leq n < m \leq N$ , so dass  $\sigma(n) > \sigma(m)$ . Die Anzahl  $L(\sigma)$  der Fehlstände von  $\sigma$  definiert das Signum von  $\sigma$  durch

$$\operatorname{sgn}(\sigma) = (-1)^{L(\sigma)}$$

## Beispiel 2.7

Die Permutation

$$\sigma = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 2 & 4 & 1 & 3 \end{pmatrix}$$

hat Fehlstände  $(1, 3)$ ,  $(2, 3)$  und  $(2, 4)$ . Also  $L(\sigma) = 3$  und  $\operatorname{sgn}(\sigma) = -1$ .

## Satz 2.8

(i) Für  $\sigma \in S_N$ ,

$$\operatorname{sgn}(\sigma) = \prod_{1 \leq n < m \leq N} \frac{\sigma(n) - \sigma(m)}{n - m}$$

wobei Produkt gebildet wird über alle Paare  $(n, m)$  mit der angegebenen Eigenschaft  $1 \leq n < m \leq N$ .

(ii) Für  $\sigma, \tau \in S_N$ ,

$$\operatorname{sgn}(\sigma\tau) = \operatorname{sgn}(\sigma)\operatorname{sgn}(\tau)$$

(iii) Die Abbildung  $\sigma \in S_N \mapsto \operatorname{sgn}(\sigma) \in \mathbb{Z}_2$  ist ein surjektiver Gruppen-Homomorphismus, wobei hier  $\mathbb{Z}_2$  die multiplikative Gruppe mit 2 Elementen ist.

(iv) Sei  $\sigma = \tau_K \cdots \tau_1$  ein Produkt von Transpositionen (was nach Satz 2.3(iii) immer der Fall ist), so ist  $\operatorname{sgn}(\sigma) = (-1)^K$



## Definition 2.9

Sei  $A = (A_{n,m})_{n,m=1,\dots,N} \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{K})$ . Seine Determinante ist

$$\det(A) = \sum_{\sigma \in S_N} \text{sgn}(\sigma) \prod_{n=1}^N A_{n,\sigma(n)} = \sum_{\sigma \in S_N} \text{sgn}(\sigma) A_{1,\sigma(1)} A_{2,\sigma(2)} \cdots A_{N,\sigma(N)}$$

## Beispiel 2.10

Sei  $N = 2 \Rightarrow$  zwei Permutationen (Identität und Transposition)

$$\det(A) = A_{1,1}A_{2,2} - A_{1,2}A_{2,1}$$

## Beispiel 2.11

Sei  $\sigma \in S_N$  mit darstellender Matrix  $P(\sigma)$ . Dann nur 1 Summand:

$$\det(P(\sigma)) = \text{sgn}(\sigma)$$

## Definition 2.12

Seien  $V_1, \dots, V_N$  und  $W$  Vektorräume über  $\mathbb{K}$ . Eine Abbildung

$$F : V_1 \times \dots \times V_N \rightarrow W$$

heißt multilinear  $\iff$  linear in jedem Argument ist, d.h.

$$v_n \in V_n \mapsto F(v_1, \dots, v_N) \in W \quad \text{linear} \quad \forall n = 1, \dots, N$$

und  $v_m \in V_m$ ,  $m \neq n$ . Falls  $N = 2$  und  $V_1 = V_2$ , heißt  $F$  bilinear

## Beispiel 2.13

Jede lineare Abbildung ist multilinear mit  $N = 1$ . Sei  $V = \mathbb{K}^M$  und  $A \in \text{Mat}(M \times M, \mathbb{K})$ . Eine bilineare Abbildung ist  $F : V \times V \rightarrow \mathbb{K}$

$$F(v, w) = \sum_{m,n=1}^M v_m A_{m,n} w_n$$

## Definition 2.14

Seien  $V$  und  $W$  Vektorräume über  $\mathbb{K}$

Abbildung  $F : V^{\times N} \rightarrow W$  heißt alternierend  $\iff$  für jede benachbarte Transposition  $\tau \in S_N$  (d.h. jedes Vertauschen von zwei benachbarten Argumenten) gilt

$$F(v_{\tau(1)}, \dots, v_{\tau(N)}) = -F(v_1, \dots, v_N) \quad v_n \in V$$

## Beispiel 2.15

Sei  $A \in \text{Mat}(M \times M, \mathbb{K})$  eine anti-symmetrische Matrix, d.h.

$$A^T = -A$$

Dann ist  $F : \mathbb{K}^M \times \mathbb{K}^M \rightarrow \mathbb{K}$  wie oben definiert durch

$$F(v, w) = \sum_{m,n=1}^M v_m A_{m,n} w_n$$

alternierend

## Lemma 2.16

Seien  $V$  und  $W$  Vektorräume über  $\mathbb{K}$  und  $F : V^{\times N} \rightarrow W$  alternierend  
Dann gilt für jede Permutation  $\sigma \in S_N$

$$F(v_{\sigma(1)}, \dots, v_{\sigma(N)}) = \operatorname{sgn}(\sigma) F(v_1, \dots, v_N)$$

für alle  $v_1, \dots, v_N \in V$ .

**Beweis.** Jede Permutation Hintereinanderausführung von benachbarten Transpositionen. Deren Anzahl ist genau das Signum  $\square$

## Korollar 2.17

$F(v_1, \dots, v_N) = 0$ , falls  $v_n = v_m$  für  $n \neq m$

**Grund:**  $F(\dots, v_m, \dots, v_n, \dots) = -F(\dots, v_n, \dots, v_m, \dots) = 0 \quad \square$

## Satz 2.18

Sei  $F : V^{\times N} \rightarrow W$  eine multilineare, alternierende Abbildung

(i) Falls dann  $v_1, \dots, v_N \in V$  linear abhängig sind, so gilt

$$F(v_1, \dots, v_N) = 0$$

(ii) Sei  $\dim(V) = N$  und  $F \neq 0$ ,

d.h. es gibt  $w_1, \dots, w_N \in V$  mit  $F(w_1, \dots, w_N) \neq 0$

Falls dann  $v_1, \dots, v_N \in V$  linear unabhängig sind, so gilt

$$F(v_1, \dots, v_N) \neq 0$$

**Beweis.** (i) Seien  $v_1, \dots, v_N$  linear abhängig, und  $v_N = \sum_{n=1}^{N-1} \lambda_n v_n$   
Dann folgt aus der Linearität im letzten Argument

$$F(v_1, \dots, v_N) = \sum_{n=1}^{N-1} \lambda_n F(v_1, \dots, v_{N-1}, v_n) = 0$$

(ii) Da  $v_1, \dots, v_N$  Basis, gibt es Zerlegung  $w_n = \sum_{m=1}^N \lambda_{n,m} v_m$ . Also

$$\begin{aligned} F(w_1, \dots, w_N) &= \sum_{m_1, \dots, m_N=1}^N (\lambda_{1,m_1} \cdots \lambda_{N,m_N}) F(v_{m_1}, \dots, v_{m_N}) \\ &= \sum_{\sigma \in S_N} (\lambda_{1,\sigma(1)} \cdots \lambda_{N,\sigma(N)}) F(v_{\sigma(1)}, \dots, v_{\sigma(N)}) \\ &= \left( \sum_{\sigma \in S_N} (\lambda_{1,\sigma(1)} \cdots \lambda_{N,\sigma(N)}) \operatorname{sgn}(\sigma) \right) F(v_1, \dots, v_N) \end{aligned}$$

nach Lemma 2.16. Da  $F(w_1, \dots, w_N) \neq 0$ , auch  $F(v_1, \dots, v_N) \neq 0$   $\square$

## Satz 2.19

$A \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{K}) \cong (\mathbb{K}^N)^{\times N} \mapsto \det(A) \in \mathbb{K}$  *multilinear, alternierend*,  
wenn aufgefasst als Abbildung auf den  $N$  Spaltenvektoren

**Beweis.** Sei  $A = (a_1, \dots, a_N)$  mit Spaltenvektoren  $a_n \in \mathbb{K}^N$ ,  $1 \leq n \leq N$   
Für  $\lambda \in \mathbb{K}$  und  $b \in \mathbb{K}^N$  gilt dann

$$\begin{aligned} \det(a_1, \dots, a_n + \lambda b, \dots, a_N) &= \sum_{\sigma \in S_N} \text{sgn}(\sigma) A_{1, \sigma(1)} \cdots (A_{n, \sigma(n)} + \lambda b_{\sigma(n)}) \cdots A_{N, \sigma(N)} \\ &= \det(a_1, \dots, a_N) + \lambda \det(a_1, \dots, a_{n-1}, b, a_{n+1}, \dots, a_N) \end{aligned}$$

Für Transposition  $\tau$  gilt  $\tau S_N = S_N$ . Weil  $\text{sgn}$  Homomorphismus

$$\begin{aligned} \det(a_{\tau(1)}, \dots, a_{\tau(N)}) &= \sum_{\sigma \in S_N} \text{sgn}(\sigma) A_{1, \sigma(\tau(1))} \cdots A_{N, \sigma(\tau(N))} \\ &= - \sum_{\sigma \in S_N} \text{sgn}(\sigma \tau) A_{1, \sigma(\tau(1))} \cdots A_{N, \sigma(\tau(N))} = - \det(A) \end{aligned}$$



# Wichtigste Eigenschaften der Determinante

Außerdem rechnet man Normalisierung  $\det(\mathbf{1}) = 1$ . Leicht zu zeigen:

## Satz 2.20 (Charakterisierung der Determinante)

Sei  $F : \text{Mat}(N \times N, \mathbb{K}) \cong (\mathbb{K}^N)^{\times N} \rightarrow \mathbb{K}$ . Dann gilt:

$$F \text{ multilineare, alternierend mit } F(\mathbf{1}_N) = 1 \quad \iff \quad F = \det$$

## Satz 2.21

Sei  $A \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{K})$ . Dann gilt

$$A \text{ invertierbar} \quad \iff \quad \det(A) \neq 0$$

**Beweis.** Verwende Satz 2.18:

“ $\implies$ “  $A$  invertierbar  $\Rightarrow$  Zeilen linear unabhängig  $\Rightarrow \det(A) \neq 0$

“ $\impliedby$ “  $A$  nicht invertierbar  $\Rightarrow$  Zeilen linear abhängig  $\Rightarrow \det(A) = 0$  □



## Satz 2.22

Seien  $A, B \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{K})$ . Dann gilt

$$\det(AB) = \det(A) \det(B)$$

Insbesondere gilt für invertierbares  $A$

$$\det(A^{-1}) = \frac{1}{\det(A)} \quad \det(A^{-1}BA) = \det(B)$$

Also ist  $\det : (\text{Gl}(N, \mathbb{K}), \cdot) \rightarrow (\mathbb{R} \setminus \{0\}, \cdot)$  ein Gruppenhomomorphismus

Ähnliche Matrizen in folgendem Sinne haben gleiche Determinante:

## Definition 2.23

$B, C \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{K})$  ähnlich

$\iff \exists A \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{K})$  mit  $C = A^{-1}BA$

Da Gauss-Algorithmus **ohne** Normieren durch Linksmultiplikation einer oberen Dreiecksmatrix mit Einserdiagonale gegeben ist, kann dies als Algorithmus zur Berechnung von  $\det$  verwandt werden.

**Beweis.** Sei  $A = (a_1, \dots, a_N)$  mit Spaltenvektoren  $a_n \in \mathbb{K}$ . Dann

$$\begin{aligned}\det(AB) &= \det \left( \sum_{n_1=1}^N B_{n_1,1} a_{n_1}, \dots, \sum_{n_N=1}^N B_{n_N,N} a_{n_N} \right) \\ &= \sum_{n_1, \dots, n_N=1}^N B_{n_1,1} \cdots B_{n_N,N} \det(a_{n_1}, \dots, a_{n_N})\end{aligned}$$

Es bleiben nur Summanden mit  $\{n_1, \dots, n_N\} = \{1, \dots, N\}$ , für die es eine Permutation  $\sigma \in S_N$  gibt mit  $n_m = \sigma(m)$ . Mit Lemma 2.16

$$\begin{aligned}\det(AB) &= \sum_{\sigma \in S_N} B_{\sigma(1),1} \cdots B_{\sigma(N),N} \det(a_{\sigma(1)}, \dots, a_{\sigma(N)}) \\ &= \sum_{\sigma \in S_N} B_{\sigma(1),1} \cdots B_{\sigma(N),N} \operatorname{sgn}(\sigma) \det(a_1, \dots, a_N) \\ &= \det(B^T) \det(A) = \det(B) \det(A)\end{aligned}$$

da  $\det(B^T) = \det(B)$ . □

## Definition 2.24

Adjunkte  $\hat{A} = (\hat{A}_{m,n})_{m,n=1,\dots,N} \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{K})$  von  $A = (a_1, \dots, a_N)$ :

$$\hat{A}_{m,n} = \det(a_1, \dots, a_{m-1}, e_n, a_{m+1}, \dots, a_N)$$

wobei  $a_m$  ersetzt durch  $n$ -ten Standardbasisvektor  $e_n \in \mathbb{K}^N$ .

## Lemma 2.25

Sei  $\check{A}^{(n,m)} \in \text{Mat}((N-1) \times (N-1), \mathbb{K})$  die Matrix, die aus  $A$  durch Streichen der  $n$ -ten Zeile und der  $m$ -ten Spalte gewonnen wird. Dann

$$\hat{A}_{m,n} = (-1)^{n+m} \det(\check{A}^{(n,m)})$$

**Beweis.** Durch benachbarte Transpositionen von Zeilen und Spalten

$$\begin{aligned} \hat{A}_{m,n} &= (-1)^{N-m} \det(a_1, \dots, a_{m-1}, a_{m+1}, \dots, a_N, e_n) \\ &= (-1)^{N-m} (-1)^{N-n} \det \left( \begin{pmatrix} \check{A}^{(n,m)} & 0 \\ b & 1 \end{pmatrix} \right) = (-1)^{n+m} \det(\check{A}^{(n,m)}) \end{aligned}$$



## Satz 2.26 (Cramer's Regel für die inverse Matrix)

Sei  $A \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{K})$  mit Adjunkter  $\hat{A} \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{K})$ . Dann gilt

$$\hat{A}A = \det(A) \mathbf{1}_N$$

Falls  $\det(A) \neq 0$ , ist die Adjunkte im Wesentlichen die inverse Matrix:

$$A^{-1} = \frac{1}{\det(A)} \hat{A}$$

**Beweis.** Es werden die Einträge des Matrixproduktes berechnet:

$$\begin{aligned} (\hat{A}A)_{m,n} &= \sum_{k=1}^N \hat{A}_{m,k} A_{k,n} & (2.1) \\ &= \sum_{k=1}^N \det(a_1, \dots, a_{m-1}, e_k, a_{m+1}, \dots, a_N) A_{k,n} \\ &= \det(a_1, \dots, a_{m-1}, a_n, a_{m+1}, \dots, a_N) = \det(A) \delta_{n,m} \end{aligned}$$



Rückführung einer  $N \times N$  Determinante auf viele  $(N - 1) \times (N - 1)$ :

### Satz 2.27 (Laplace'scher Entwicklungssatz)

*Entwicklung der Determinante nach der  $m$ -ten Spalte*

$$\det(A) = \sum_{k=1}^N A_{k,m} (-1)^{m+k} \det(\check{A}^{(k,m)})$$

*und der  $m$ -ten Zeile*

$$\det(A) = \sum_{k=1}^N A_{m,k} (-1)^{m+k} \det(\check{A}^{(m,k)})$$

**Beweis.** In Gleichung (2.1) für  $n = m$  ersetze

$\hat{A}_{m,k} = (-1)^{m+k} \det(\check{A}^{(k,m)})$  gemäß Lemma 2.25

Wegen  $\det(A) = \det(A^T)$  folgt Entwicklung nach  $m$ -ter Zeile aus der Entwicklung von  $\det(A^T)$  nach  $m$ -ter Spalte. □

## 3 Eigenwerte und Eigenvektoren

### Definition 3.1

Sei  $T$  lineare Abbildung auf Vektorraum  $V$  über  $\mathbb{K}$ , d.h.  $T \in \mathcal{L}(V)$

Ein Skalar  $z \in \mathbb{K}$  heißt Eigenwert von  $T$

$\iff$  es gibt einen sogenannten Eigenvektor  $v \in V$ ,  $v \neq 0$ , mit

$$T v = z v$$

Diese Gleichung heißt eine Eigenwertgleichung

### Satz 3.2

Sei  $S \in \mathcal{L}(V, W)$  eine invertierbare lineare Abbildung zwischen Vektorräumen  $V$  und  $W$  über  $\mathbb{K}$ . Dann gilt für  $T \in \mathcal{L}(V)$ :

$$z \in \mathbb{K} \text{ Eigenwert von } T \iff z \in \mathbb{K} \text{ Eigenwert von } STS^{-1}$$

**Beweis.** " $\iff$ " Da  $Tv = TS^{-1}Sv = zv$ , auch  $STS^{-1}(Sv) = zSv$   $\square$

Wähle  $S$  als darstellende Matrix für  $T \in \mathcal{L}(V)$  zu einer Basis  
 $\implies$  in endlicher Dimension nur Eigenwerte von Matrizen benötigt

### Satz 3.3 (Charakteristisches Polynom)

Sei  $A \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{K})$ . Dann gilt

$$z \in \mathbb{K} \text{ Eigenwert von } A \iff \det(A - z \mathbf{1}_N) = 0$$

*Eigenwerte sind Nullstellen in  $\mathbb{K}$  des charakteristischen Polynoms*

$$z \in \mathbb{K} \mapsto p_A(z) = \det(A - z \mathbf{1}_N)$$

**Beweis.**  $Av = zv \iff (A - z \mathbf{1})v = 0$

Existenz von  $v \neq 0 \iff A - z \mathbf{1}$  nicht invertierbar

$$\iff \det(A - z \mathbf{1}_N) = 0$$



### Beispiel 3.4

Sei

$$A = \begin{pmatrix} 5 & -1 \\ -1 & 5 \end{pmatrix}$$

Also

$$p_A(z) = (5 - z)^2 - 1 = z^2 - 10z + 24 = (z - 4)(z - 6)$$

Also sind die Eigenwerte  $z_1 = 4$  und  $z_2 = 6$ .



### Satz 3.5

Das charakteristische Polynom  $P_A$  ist  $N$ -ten Grades und erfüllt

$$\det(A - z \mathbf{1}_N) = (-z)^N + \text{Tr}(A) (-z)^{N-1} + q(z) + \det(A)$$

wobei  $q = \sum_{n=1}^{N-2} q_n z^n$  ein Polynom vom Grade höchstens  $N - 2$  ohne konstanten Term ist, und  $\text{Tr}(A)$  die Spur von  $A$  ist, welche definiert ist als die Summe der Diagonaleinträge von  $A$ :

$$\text{Tr}(A) = \sum_{n=1}^N A_{n,n}$$

**Beweis.** Ausschreiben der Definition mit Kronecker Delta:

$$\det(A - z \mathbf{1}_N) = \sum_{\sigma \in S_N} \text{sgn}(\sigma) \prod_{n=1}^N (A_{n,\sigma(n)} - z \delta_{n,\sigma(n)})$$

Potenzen  $z^N$  und  $z^{N-1}$  nur ein Summand  $\sigma = \text{id}$

Konstanter Term ist bei  $z = 0$  genau  $\det(A)$



### Beispiel 3.6 (Allgemeine Formel für $2 \times 2$ Matrizen)

Sei  $A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$ . Dann ist das charakteristische Polynom

$$\begin{aligned} p_A(z) &= \det \left( \begin{pmatrix} a-z & b \\ c & d-z \end{pmatrix} \right) \\ &= (a-z)(d-z) - bc \\ &= z^2 - (a+d)z + (ad-bc) \\ &= z^2 - \operatorname{Tr}(A)z + \det(A) \end{aligned}$$

Nullstellen sind

$$z_{\pm} = \frac{\operatorname{Tr}(A)}{2} \pm \sqrt{\frac{\operatorname{Tr}(A)^2}{4} - \det(A)}$$

Möglich:  $A$  reell, aber  $p_A$  nur komplexe Nullstellen.

### Bemerkung 3.7

Reelle Matrizen aufgefasst als lineare Abbildung auf dem  $\mathbb{R}^N$  können evtl. keine (reellen) Eigenwerte haben. Wenn sie hingegen als lineare Abbildung auf dem komplexen Vektorraum  $\mathbb{C}^N$  aufgefasst werden, so gibt es  $N$  Eigenwerte:

### Satz 3.8

*Charakteristisches Polynom von  $A \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{K})$  hat Faktorisierung*

$$p_A(z) = (-1)^N \prod_{k=1}^K (z - z_k)^{\alpha(z_k)} \quad (3.1)$$

*mit paarweise verschiedenen  $z_k \in \mathbb{C}$  und mit  $\alpha(z_k) \in \mathbb{N}$ , so dass*

$$\sum_{k=1}^K \alpha(z_k) = N \quad (3.2)$$

*Falls  $z_k \in \mathbb{K}$ , so ist  $z_k$  Eigenwert von  $A$  und  $\alpha(z_k) = \alpha_A(z_k)$  heißt algebraische Vielfachheit oder Multiplizität von  $z_k$*

## Beispiel 3.9

Sei

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 \\ -1 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Charakteristisches Polynom berechnet mit Regel von Sarrus

$$\begin{aligned} p_A(z) &= \det \left( \begin{pmatrix} 1-z & 2 & 0 \\ -1 & -z & 1 \\ 1 & 0 & -z \end{pmatrix} \right) \\ &= (1-z)z^2 + 2 - (-z) \cdot 2 \cdot (-1) = (1-z)(z^2 + 2) \end{aligned}$$

Also sind die Nullstellen von  $p_A$  gegeben durch

$$z_1 = 1 \quad , \quad z_2 = i\sqrt{2} \quad , \quad z_3 = -i\sqrt{2}$$

Als lineare Abbildung auf  $\mathbb{R}^3$  lediglich ein Eigenwert  $z_1 = 1!$

# Berechnung von Eigenvektor zu Eigenwert $z$ von $A$

Gauss für homogenes Gleichungssystem  $(A - z\mathbf{1})v = 0$

## Beispiel 3.10

Sei wieder

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 \\ -1 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Nullstellen  $z_1 = 1$ ,  $z_2 = i\sqrt{2}$  und  $z_3 = -i\sqrt{2}$ . Für  $z_1$  berechne

$$A - z_1 \mathbf{1} = \begin{pmatrix} 0 & 2 & 0 \\ -1 & -1 & 1 \\ 1 & 0 & -1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{array}{ccc|c} -1 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 & 0 \end{array} \rightarrow \begin{array}{ccc|c} -1 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{array}$$

Also  $\text{Ker}(A - z_1 \mathbf{1}) = \text{span}(v_1)$  mit  $v_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$  ein Eigenvektor

### Satz 3.11

*Sei  $A \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{R})$  reell aufgefasst als Abbildung auf  $\mathbb{C}^N$   
Wenn  $z \in \mathbb{C}$  Eigenwert, so auch sein komplex konjugiertes  $\bar{z} \in \mathbb{C}$   
Eigenvektoren sind auch komplex konjugiert zueinander*

**Beweis.** Sei  $Av = zv \Rightarrow A\bar{v} = \bar{z}\bar{v}$  □

### Satz 3.12

*Eigenvektoren zu verschiedenen Eigenwerten linear unabhängig  
Genauer: wenn  $v_1, \dots, v_K$  Eigenvektoren zu paarweise verschiedenen  
Eigenwerten  $z_1, \dots, z_K$  von  $T$ , so  $v_1, \dots, v_K$  linear unabhängig*

**Beweis.** Induktion über  $K$ . Für  $K = 1$  Aussage richtig, da  $v_1 \neq 0$   
Induktionsschritt von  $K - 1$  zu  $K$ : Seien  $\lambda_1, \dots, \lambda_K \in \mathbb{K}$ , so dass

$$\sum_{k=1}^K \lambda_k v_k = 0$$

Multiplikation dieser Gleichung mit  $z_K$  und Anwenden von  $A$  liefert:

$$\sum_{k=1}^K \lambda_k z_K v_k = 0 \quad , \quad \sum_{k=1}^K \lambda_k z_k v_k = 0$$

Somit ergibt Subtraktion der beiden Gleichungen

$$\sum_{k=1}^{K-1} \lambda_k (z_K - z_k) v_k = 0$$

Da  $z_K - z_k \neq 0$ , gibt Induktionshypothese  $\lambda_k = 0$  für  $k = 1, \dots, K - 1$

Wird dies in  $\sum_{k=1}^K \lambda_k v_k = 0$  eingesetzt, so folgt auch  $\lambda_K = 0$  □

### Definition 3.13

Sei  $z$  Eigenwert von  $A \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{K})$ . Eigenraum

$$E_A(z) = \text{Ker}(A - z\mathbf{1})$$

Geometrische Vielfachheit oder Multiplizität von  $z$  als Eigenwert von  $A$ :

$$\beta(z) = \beta_A(z) = \dim(E_A(z))$$

### Satz 3.14 (Geometrische Multiplizität kleiner als algebraische)

$1 \leq \beta(z_k) \leq \alpha(z_k)$  für alle Eigenwerte  $z_k \in \mathbb{K}$



**Beweis.** Sei  $v_1, \dots, v_{\beta(z_k)}$  Basis des Eigenraumes  $E_A(z_k)$

Sie wird vervollständigt zu geordneter Basis  $(v_1, \dots, v_N)$  von  $\mathbb{K}^N$

Sei  $M = (v_1, \dots, v_N)$ . Dies ist invertierbar und

$$M^{-1}AM = \begin{pmatrix} z_k \mathbf{1}_{\beta(z_k)} & B \\ 0 & C \end{pmatrix}$$

wobei  $B$  und  $C$  Matrizen geeigneter Größe sind

Somit auch  $M^{-1}AM - z \mathbf{1}_N$  von Blockstruktur. Also

$$\begin{aligned} p_A(z) &= p_{M^{-1}AM}(z) = \det(M^{-1}AM - z \mathbf{1}_N) \\ &= \det \left( \begin{pmatrix} (z_k - z) \mathbf{1}_{\beta(z_k)} & B \\ 0 & C - z \mathbf{1} \end{pmatrix} \right) \\ &= (z_k - z)^{\beta(z_k)} \det(C - z \mathbf{1}) \end{aligned}$$

Also folgt in der Tat  $\alpha(z_k) \geq \beta(z_k)$ . □

### Definition 3.15

$T \in \mathcal{L}(V)$  diagonalisierbar  $\iff \exists$  Basis  $\mathcal{B}$  aus Eigenvektoren von  $T$

### Satz 3.16

Sei  $T \in \mathcal{L}(V)$  auf einem Vektorraum  $V$  über  $\mathbb{K}$  der Dimension  $N < \infty$ .  
Dann sind äquivalent:

- (i)  $T$  diagonalisierbar
- (ii)  $\alpha(z_k) = \beta(z_k)$  für alle Eigenwerte  $z_k \in \mathbb{K}$ , und für  $\mathbb{K} = \mathbb{R}$  zudem  $\sum_k \alpha(z_k) = N$  mit Summe über alle Eigenwerte  $z_k \in \mathbb{K}$
- (iii)  $\sum_k \beta(z_k) = N$  mit Summe über alle Eigenwerte  $z_k \in \mathbb{K}$

Falls  $T$  diagonalisierbar, so ist darstellende Matrix bez. der geordneten Basis  $M = (v_1, \dots, v_N)$  von Eigenvektoren zu den Eigenwerten  $z'_1, \dots, z'_N$ , aufgelistet mit ihrer Multiplizität, diagonal:

$$M^{-1} T M = (z'_m \delta_{n,m})_{n,m=1,\dots,N} = \text{diag}(z'_1, \dots, z'_N)$$

## Beweis.

(i)  $\iff$  (iii) Klar

(iii)  $\implies$  (ii) Immer (auch für  $\mathbb{K} = \mathbb{R}$ ) gilt  $\sum_k \alpha(z_k) \leq N$  und  $\beta(z_k) \leq \alpha(z_k)$

(ii)  $\implies$  (iii) Offensichtlich

Nun zum letzten Punkt. Sei  $e_m$  der  $m$ -te Standardbasisvektor

$$\begin{aligned}(M^{-1}TM)_{n,m} &= (M^{-1}TMe_m)_n \\ &= (M^{-1}Tv_m)_n \\ &= (M^{-1}z'_m v_m)_n \\ &= z'_m (M^{-1}Me_m)_n \\ &= z'_m (\mathbf{1}_N e_m)_n \\ &= z'_m \delta_{n,m}\end{aligned}$$



### Beispiel 3.17

Sei  $A$  die  $3 \times 3$  Matrix aus Beispiel 3.10, wo auch deren Eigenwerte und Eigenvektoren (zumindestens einer davon) berechnet wurden. Dann setze

$$M = (v_1, v_2, v_3) = \begin{pmatrix} 1 & -2 & -2 \\ 0 & 1 - i\sqrt{2} & 1 + i\sqrt{2} \\ 1 & i\sqrt{2} & -i\sqrt{2} \end{pmatrix}$$

Es gilt dann nach Satz 3.16

$$M^{-1}AM = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & i\sqrt{2} & 0 \\ 0 & 0 & -i\sqrt{2} \end{pmatrix}$$

Dies kann auch explizit verifiziert werden.

# Funktionalkalkül durch Diagonalisierung

## Definition 3.18 (Funktionalkalkül, auch Spektralkalkül)

Sei  $A \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{C})$  und  $f$  ganze Potenzreihe (konv. auf  $\mathbb{C}$ ) der Form

$$f(z) = \sum_{k=0}^{\infty} f_k z^k \quad , \quad f_n \in \mathbb{C} \quad (3.3)$$

Dann ist die Matrix  $f(A)$  definiert durch die konvergente Reihe

$$f(A) = \sum_{k=0}^{\infty} f_k A^k$$

wobei  $A^0 = \mathbf{1}_N$

Man kann also z.B.  $e^A$  definieren, oder  $\cos(A)$ , oder  $e^{tA}$ , etc.

Wieso? Z.B. Gleichung  $\partial_t v = Av$  wird durch  $v(t) = e^{tA}v(0)$  gelöst

Berechnung? **Nicht** durch Berechnen von Matrixpotenzen  $A^k$ !

### Satz 3.19

Sei  $A$  diagonalisierbar und  $M^{-1}AM = \text{diag}(z'_1, \dots, z'_N)$ . Dann

$$f(A) = M \text{diag}(f(z'_1), \dots, f(z'_N)) M^{-1}$$

**Beweis.** Setze  $D = \text{diag}(z'_1, \dots, z'_N)$ . Beginne mit Monom  $f(z) = z^k$ . Dann ist  $f(A) = A^k$ . Somit

$$f(A) = (MDM^{-1})^k = MD^kM^{-1} = M \text{diag}((z'_1)^k, \dots, (z'_N)^k) M^{-1}$$

Für beliebige Potenzreihe gilt (Konvergenz nach Restabschätzung)

$$f(A) = \sum_{k=0}^{\infty} f_k MD^k M^{-1} = M \left( \sum_{k=0}^{\infty} f_k D^k \right) M^{-1} = Mf(D)M^{-1}$$

Dies ist genau die Aussage, denn  $f(D)$  ist die angegebene Matrix.  $\square$

### Beispiel 3.20

Seien  $A$  und  $M$  die  $3 \times 3$  Matrizen aus Beispiel 3.17

Es soll nun  $e^A$  berechnet werden, d.h.  $f(z) = e^z$  Exponentialfunktion:

$$f(A) = Mf(D)M^{-1} = M \begin{pmatrix} e^1 & 0 & 0 \\ 0 & e^{i\sqrt{2}} & 0 \\ 0 & 0 & e^{-i\sqrt{2}} \end{pmatrix} M$$

Nun  $M$  bekannt. Hieraus  $M^{-1}$  durch Invertieren berechnen (mit Gauss Algorithmus, oder mit Adjunkten). Danach Matrixprodukt

### Bemerkung 3.21 (Jordan Block)

Nach Satz 3.8 faktorisiert jedes charakteristische Polynom über  $\mathbb{C}$ .

Somit für  $\mathbb{C}$ -lineare Abbildung  $\sum_k \alpha(z_k) = N$

**Aber:** Abbildung nicht notwendigerweise diagonalisierbar ist! Beispiel:

$$A = (z_1 \delta_{n,m} + \delta_{n+1,m})_{n,m=1,\dots,N} = \begin{pmatrix} z_1 & 1 & 0 & & 0 \\ 0 & z_1 & 1 & 0 & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & 0 & z_1 & 1 \\ 0 & & & 0 & z_1 \end{pmatrix}$$

Dann  $p_A(z) = (z_1 - z)^N$  mit  $\alpha(z_1) = N$ . Aber nur  $\beta(z_1) = 1$ :

$$\text{Ker}(A - z_1 \mathbf{1}) = \text{Ker} \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & 0 & 1 \\ 0 & & & & 0 \end{pmatrix} = \text{span}(\mathbf{e}_1)$$



## Was immer geht über $\mathbb{C}$ :

### Definition 3.22

$A \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{K})$  trigonalisierbar  $\iff \exists$  invertierbares  $M \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{K})$ , so dass  $M^{-1}AM$  obere Dreiecksmatrix

### Bemerkung 3.23

Trigonalisierung von  $A$  nicht die obere Dreiecksmatrix nach Gauss!  
Dort ist  $M$ , so  $MA$  obere Dreiecksmatrix, und nicht  $M^{-1}AM$

### Satz 3.24

*Es sind äquivalent:*

- (i)  $A$  trigonalisierbar
- (ii) Charakteristisches Polynom faktorisiert in  $\mathbb{K}$
- (iii)  $\exists$  Folge von Unterräumen  $\{0\} = V_0 \subset V_1 \subset \dots \subset V_{N-1} \subset V_N = V$  mit  $\dim(V_n) = n$  und  $AV_n \subset V_n$ , d.h.  $V_n$  ist  $A$ -invariant

**Beweis.** (i)  $\implies$  (ii)  $p_A(z) = \det(A - z\mathbf{1}_N) = \det(M^{-1}AM - z\mathbf{1}_N)$

Produkt der Diagonaleinträge, also faktorisiert

(ii)  $\implies$  (iii) Folge heißt auch Fahne. Existenz durch Induktion über  $N$

Induktionsanfang  $N = 1$  klar. Induktionsschritt  $N - 1 \rightarrow N$

Sei  $z_1 \in \mathbb{K}$  Eigenwert mit Eigenvektor  $v_1 \in \mathbb{K}^N$  (nach Voraussetzung)

Vervollständige zu Basis  $\implies M = (v_1, \dots, v_N) \implies$

$$M^{-1}AM = \begin{pmatrix} z_1 & B \\ 0 & C \end{pmatrix} \quad C \in \text{Mat}((N-1) \times (N-1), \mathbb{K})$$

Induktion:  $\exists$  invertierbares  $K$ , so dass  $K^{-1}CK$  obere Dreiecksmatrix

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & K \end{pmatrix}^{-1} M^{-1}AM \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & K \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} z_1 & BK \\ 0 & K^{-1}CK \end{pmatrix}$$

Fahne von  $A$  ist  $V_n = M \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & K \end{pmatrix} \text{span}(e_1, \dots, e_n)$  (Check!)

(iii)  $\implies$  (i) Wähle  $v_n \in V_n \setminus V_{n-1} \implies v_1, \dots, v_N$  linear unabhängig

$\implies$  mit  $M = (v_1, \dots, v_N)$  ist  $M^{-1}AM$  obere Dreiecksmatrix □

### Korollar 3.25

$A \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{C})$  ist über  $\mathbb{C}$  trigonalisierbar,  
d.h.  $\exists$  invertierbares  $M$ , so dass  $M^{-1}AM$  eine obere Dreiecksmatrix

**weil** charakteristisches Polynom faktorisiert über  $\mathbb{C}$  □

Anwendung der Trigonalisierung:

### Theorem 3.26 (Satz von Cayley-Hamilton)

Für jedes  $A \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{C})$  gilt

$$p_A(A) = 0$$

wobei  $p_A(A)$  durch Funktionalkalkül definiert ist.

**Beweis.** Sei  $M \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{C})$  Basiswechsel so dass  $B = M^{-1}AM$  obere Dreiecksmatrix

$$\rho_A(A) = M\rho_A(B)M^{-1} = M\rho_B(B)M^{-1}$$

Also: es reicht Sachverhalt für obere Dreiecksmatrizen zu zeigen!

Induktion über  $N$ . Für  $N = 1$  trivial. Für Schritt von  $N - 1$  nach  $N$  sei

$$B = \begin{pmatrix} \lambda & C \\ 0 & D \end{pmatrix}, \quad \lambda \in \mathbb{C}$$

mit oberer Dreiecksmatrix  $D \in \text{Mat}((N - 1) \times (N - 1), \mathbb{K})$

Induktionsvoraussetzung:  $\rho_D(D) = 0$ . Zudem  $\rho_B(z) = (\lambda - z)\rho_D(z)$

Nun folgt (Details zur Übung) für eine geeignete Matrix  $C'$ :

$$\begin{aligned} \rho_B(B) &= (\lambda \mathbf{1}_N - B)\rho_D(B) = \begin{pmatrix} 0 & -C \\ 0 & \lambda \mathbf{1} - D \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \rho_D(\lambda) & C' \\ 0 & \rho_D(D) \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} 0 & -C \\ 0 & \lambda \mathbf{1} - D \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \rho_D(\lambda) & C' \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = 0 \end{aligned}$$



## Weitere Anwendung der Trigonalisierung

### Satz 3.27

$$\det(e^A) = e^{\text{Tr}(A)}, \quad A \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{C})$$

**Beweis.** Sei  $B = M^{-1}AM$  obere Dreiecksmatrix

Dann  $B = D + S$  wobei  $D$  diagonal,  $S$  strikte obere Dreiecksmatrix

Dann  $B^n = D^n + S_n$  und  $e^B = e^D + S'$  mit strikten o.D.  $S_n, S'$

$$\begin{aligned}\det(e^A) &= \det(e^{MBM^{-1}}) \\ &= \det(Me^B M^{-1}) \\ &= \det(e^B) \\ &= \det(e^D) \\ &= e^{\text{Tr}(D)} \\ &= e^{\text{Tr}(D+S)} = e^{\text{Tr}(M(D+S)M^{-1})} = e^{\text{Tr}(A)}\end{aligned}$$



### Definition 3.28 (Spektrum einer linearen Abbildung)

Das Spektrum  $\text{Spec}(T) \subset \mathbb{K}$  von  $T \in \mathcal{L}(V)$  ist die Menge aller  $z \in \mathbb{K}$ , für welche  $T - z \mathbf{1}_V$  kein Isomorphismus von  $V$  ist

### Satz 3.29

Sei  $T \in \mathcal{L}(V)$  auf einem Vektorraum  $V$  über  $\mathbb{K}$  mit endlicher Dimension  $N = \dim(V) < \infty$ . Dann gilt

$$\text{Spec}(T) = \{z \in \mathbb{K} \mid z \text{ Eigenwert von } T\}$$

**Falsch** falls  $\dim(V) = \infty$  weil es kontinuierliches Spektrum gibt!

**Beweis.** " $\supset$ "  $z$  Eigenwert  $\implies T - z \mathbf{1}_V$  hat nicht-trivialen Kern

" $\subset$ "  $T - z \mathbf{1}_V$  kein Isomorphismus  $\implies$  nicht injektiv oder nicht surjektiv

Falls  $T - z \mathbf{1}_V$  nicht surjektiv nach Rangsatz auch nicht injektiv

Falls nicht injektiv  $\exists$  Eigenvektor von  $T$  zum Eigenwert  $z$  □

## 4 Vektorräume mit Skalarprodukt

### Definition 4.1

Sei  $V$  Vektorraum über  $\mathbb{K}$ . Skalarprodukt ist Abbildung

$\langle \cdot | \cdot \rangle : V \times V \rightarrow \mathbb{K} \iff \forall v, v', w \in V \text{ und } \lambda \in \mathbb{K} \text{ gilt:}$

- (i)  $\langle w | v + \lambda v' \rangle = \langle w | v \rangle + \lambda \langle w | v' \rangle$  (Linearität im zweiten Argument)
- (ii)  $\langle w | v \rangle = \overline{\langle v | w \rangle}$  (Symmetrie)
- (iii)  $\langle v | v \rangle \geq 0$  (Positivität)
- (iv)  $\langle v | v \rangle = 0 \implies v = 0$  (Nicht-Entartung)

Dann Norm (auch Länge) definiert als  $\|v\| = \sqrt{\langle v | v \rangle}$

Vektorraum mit Skalarprodukt  $(V, \langle \cdot | \cdot \rangle)$  heißt

- euklidisch falls  $\mathbb{K} = \mathbb{R}$
- unitär falls  $\mathbb{K} = \mathbb{C}$
- Hilbert-Raum falls vollständig, z.B. wenn endlich dimensional
- Prä-Hilbertraum

## Bemerkung 4.2

Im Fall  $\mathbb{K} = \mathbb{R}$ : Eigenschaften (i) und (ii)  $\iff$  Skalarprodukt bilinear

Im Fall  $\mathbb{K} = \mathbb{C}$  hingegen: Skalarprodukt anti-linear im ersten Argument

$$\langle \lambda v | w \rangle = \bar{\lambda} \langle v | w \rangle$$

Mathematikliteratur: oft Antilinearität im zweiten Argument

Hier wie in Physik und insbesondere der Quantenmechanik

Dirac'sche BraKet Notation auch aus Physik:

Ein Bra ist  $\langle v |$  und ein Ket ist  $|w\rangle$ . Zusammen *bracket=Klammer*  $\langle v | w \rangle$

Ket ist Vektor in  $V$ , Bra Vektor aus Dualraum  $V^* = \mathcal{L}(V, \mathbb{K})$

Andere Notationen in Mathematikliteratur:  $\langle v, w \rangle$ ,  $(v | w)$ ...



### Beispiel 4.3

Sei  $V = \mathbb{K}^N$ . Das euklidische Skalarprodukt ist dann definiert als

$$\langle v|w \rangle = (\bar{v})^T w = \sum_{n=1}^N \bar{v}_n w_n \quad , \quad v = \begin{pmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_N \end{pmatrix} \quad , \quad w = \begin{pmatrix} w_1 \\ \vdots \\ w_N \end{pmatrix}$$

In der Tat gelten alle vier Axiome, z.B. (iii) ist richtig, weil

$$\langle v|v \rangle = \sum_{n=1}^N \bar{v}_n v_n = \sum_{n=1}^N |v_n|^2$$

als Summe nicht-negativer Zahlen nicht-negativ ist

Auch folgt (iv), da:

Summe positiv  $\iff$  ein Summand positiv  $\iff v \neq 0$

## Beispiel 4.4

Sei weiter  $V = \mathbb{K}^N$  und  $B \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{K})$ . Wir setzen

$$\langle v|w \rangle_B = (\bar{v})^T B w = \sum_{n=1}^N \bar{v}_n B_{n,m} w_m \quad , \quad v, w \in \mathbb{K}^N$$

Spezialfall  $B = \mathbf{1}_N$  wieder euklidisches Skalarprodukt

Axiom (i) klar, aber Symmetrie (ii) benötigt Zusatzeigenschaft

$$(\bar{B})^T = B \quad \text{d.h. } B \text{ selbstadjungiert}$$

In der Tat:

$$\begin{aligned} \langle v|w \rangle_B &= \sum_{n,m=1}^N \bar{v}_n B_{n,m} w_m = \sum_{n,m=1}^N \bar{v}_n \overline{B_{m,n}} w_m \\ &= \sum_{n=1}^N \overline{w_n} B_{n,m} v_m = \overline{\langle w|v \rangle_B} \end{aligned}$$

Eigenschaften (iii),(iv)  $\iff$  Positivität der Matrix  $B$  (Eigenwerte positiv)

Hierzu später mehr.

### Beispiel 4.5

Sei  $V = \mathbb{R}_N[x]$  der reelle Vektorraum der Polynome mit reellen Koeffizienten vom Grade höchstens  $N$ . Dann  $\dim(V) = N + 1$   
Skalarprodukt definiert (Übung!) mit Integral:

$$\langle p|q \rangle = \int_0^1 p(x)q(x) dx \quad , \quad p, q \in \mathbb{R}_N[x]$$

### Bemerkung 4.6

$\dim(V) < \infty \implies \exists$  Skalarprodukt

Zu beliebiger Basis  $(b_1, \dots, b_N)$  definiere Skalarprodukt durch

$$\langle b_n|b_m \rangle = \delta_{n,m}$$

und anschließend antilineare bzw. lineare Fortsetzung auf  $V \times V$ , d.h.

$$\langle v|w \rangle = \sum_{n=1}^N \overline{v_n} w_n \quad , \quad v = \sum_{n=1}^N v_n b_n \quad , \quad w = \sum_{n=1}^N w_n b_n$$

## Definition 4.7 (Begriffe in Prä-Hilbertraum $(V, \langle \cdot | \cdot \rangle)$ )

- (i)  $v, w \in V$  orthogonal (Kurzschreibweise  $v \perp w$ )  $\iff \langle v | w \rangle = 0$
- (ii)  $v \in V$  normiert  $\iff \|v\| = \sqrt{\langle v | v \rangle} = 1$
- (iii)  $(u_i)_{i \in I}$  orthogonale Familie  $\iff u_i \perp u_j \quad \forall i, j \in I, i \neq j$
- (iv)  $(u_i)_{i \in I}$  orthonormierte Familie
  - $\iff (u_i)_{i \in I}$  orthogonale Familie und  $\|u_i\| = 1 \quad \forall i \in I$
  - $\iff \langle u_i | u_j \rangle = \delta_{i,j} \quad \forall i, j \in I$
- (v) Orthonormalbasis ist Basis, die auch orthonormierte Familie ist

## Beispiel 4.8

In  $\mathbb{K}^N$  mit dem euklidischen Skalarprodukt, ist die Standardbasis eine Orthonormalbasis (Übung)

## Satz 4.9

Seien  $(u_k)_{k=1,\dots,K}$  orthonormiert. Dann gilt für alle  $v \in V$ :

$$\|v\|^2 = \sum_{k=1}^K |\langle v|u_k\rangle|^2 + \|v - \sum_{k=1}^K \langle u_k|v\rangle u_k\|^2 \quad (\text{Pythagoras})$$

und somit

$$\|v\|^2 \geq \sum_{k=1}^K |\langle v|u_k\rangle|^2 \quad (\text{Bessel Ungleichung})$$

## Korollar 4.10 (Cauchy-Schwarz Ungleichung)

Sei  $V$  ein Vektorraum mit Skalarprodukt und seien  $v, w \in V$ . Dann

$$|\langle v|w\rangle| \leq \|v\| \|w\|$$

**Beweis:** Fall  $w = 0$  trivial. Sonst Bessel Ungleichung für  $\{\frac{w}{\|w\|}\}$ . □

**Beweis:** Setze  $w = \sum_{k=1}^K \langle u_k | v \rangle u_k$ . Dann gilt  $(v - w) \perp w$ , da

$$\begin{aligned} \langle v - w | w \rangle &= \sum_{k=1}^K \langle u_k | v \rangle \langle v - w | u_k \rangle \\ &= \sum_{k=1}^K \langle u_k | v \rangle \left( \langle v | u_k \rangle - \sum_{l=1}^K \overline{\langle u_l | v \rangle} \underbrace{\langle u_l | u_k \rangle}_{\delta_{l,k}} \right) = 0 \end{aligned}$$

Geometrisch:  $w$  orthogonale Projektion von  $v$  auf  $\text{span}\{u_1, \dots, u_K\}$

Somit:

$$\begin{aligned} \|v\|^2 &= \langle v | v \rangle \\ &= \langle v - w + w | v - w + w \rangle \\ &= \langle v - w | v - w \rangle + \langle w | w \rangle \end{aligned}$$

und  $\langle w | w \rangle = \|w\|^2 = \sum_{k=1}^K |\langle u_k | v \rangle|^2$

□

### Bemerkung 4.11 (Winkel zwischen zwei Vektoren)

Zu  $v, w \in V$  ist Winkel  $\sphericalangle(v, w) \in [0, \frac{\pi}{2}]$  definiert durch

$$\cos(\sphericalangle(v, w)) = \frac{|\langle v | w \rangle|}{\|v\| \|w\|}$$

Cauchy-Schwarz: rechte Seite in  $[0, 1]$  und  $\cos : [0, \frac{\pi}{2}] \rightarrow [0, 1]$  bijektiv

### Satz 4.12

$(V, \langle \cdot | \cdot \rangle)$  Vektorraum mit Skalarprodukt. Norm  $\|v\| = \sqrt{\langle v | v \rangle}$  erfüllt:

- (i)  $\|\lambda v\| = |\lambda| \|v\|$  (Homogenität)
- (ii)  $\|v + w\| \leq \|v\| + \|w\|$  (Dreiecksungleichung)
- (iii)  $\|v\| = 0 \implies v = 0$  (Nicht-Entartung)

### Definition 4.13

Ein Vektorraum  $V$  mit  $\|\cdot\| : V \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$  und (i),(ii),(iii) heißt normiert

**Beweis:**  $\|\lambda v\| = |\lambda| \|v\|$  klar, ebenso Nicht-Entartung

Nun zur Dreiecksungleichung: Mit Cauchy-Schwarz Ungleichung

$$\begin{aligned}\|v + w\|^2 &= \langle v|v \rangle + \langle v|w \rangle + \langle w|v \rangle + \langle w|w \rangle \\ &= \|v\|^2 + 2 \Re \langle v|w \rangle + \|w\|^2 \\ &\leq \|v\|^2 + 2 \|v\| \|w\| + \|w\|^2 = (\|v\| + \|w\|)^2\end{aligned}$$

□

### Korollar 4.14

Für alle  $v \in V$

$$\|v\| = \sup_{\|w\|=1} |\langle w|v \rangle|$$

**Beweis:** Nach Cauchy-Schwarz  $|\langle w|v \rangle| \leq \|w\| \|v\| = \|v\|$

Somit Supremum auch  $\leq \|v\|$

Andererseits führt Wahl  $w = \frac{v}{\|v\|}$  zur Gleichheit

□



Nun zu weiteren geometrischen Informationen.

### Satz 4.15 (Parallelogrammregel)

Sei  $(V, \langle \cdot | \cdot \rangle)$  ein Vektorraum mit Skalarprodukt. Dann gilt

$$\|v + w\|^2 + \|v - w\|^2 = 2(\|v\|^2 + \|w\|^2)$$

**Beweis:** Rein algebraische Rechnung:

$$\begin{aligned} & \|v + w\|^2 + \|v - w\|^2 \\ &= \langle v + w | v + w \rangle + \langle v - w | v - w \rangle \\ &= \langle v | v \rangle + \langle v | w \rangle + \langle w | v \rangle + \langle w | w \rangle + \langle v | v \rangle - \langle v | w \rangle - \langle w | v \rangle + \langle w | w \rangle \\ &= 2\langle v | v \rangle + 2\langle w | w \rangle \end{aligned}$$



### Satz 4.16 (Polarisationsidentitäten = Skalarprodukt durch $\|\cdot\|$ )

Sei  $(V, \langle \cdot | \cdot \rangle)$  ein Vektorraum mit Skalarprodukt. Für  $\mathbb{K} = \mathbb{C}$

$$\langle v | w \rangle = \frac{1}{4} \left[ (\|v + w\|^2 - \|v - w\|^2) - i(\|v + iw\|^2 - \|v - iw\|^2) \right]$$

und für  $\mathbb{K} = \mathbb{R}$ :

$$\langle v | w \rangle = \frac{1}{4} [\|v + w\|^2 - \|v - w\|^2]$$

**Beweis** wieder nur algebraische Rechnung. Schwieriger ist:

### Satz 4.17 (Charakterisierung nach John von Neumann)

Norm eines normierten Vektorraumes durch Skalarprodukt induziert

$\iff$  Norm erfüllt Parallelogrammregel

Das Skalarprodukt ist dann durch Polarisationsidentität gegeben

## Satz 4.18

$(V, \langle \cdot | \cdot \rangle)$  endlich-dimensionaler Vektorraum mit Skalarprodukt

$(u_1, \dots, u_N)$  Orthonormalbasis. Koordinatenabbildung  $M : V \rightarrow \mathbb{K}^N$

$$M(v) = \begin{pmatrix} \langle u_1 | v \rangle \\ \vdots \\ \langle u_N | v \rangle \end{pmatrix} \iff v = \sum_{n=1}^N \langle u_n | v \rangle u_n$$

Außerdem

$$\langle v | w \rangle = \langle M(v) | M(w) \rangle, \quad v, w \in V$$

wobei rechts euklidisches Skalarprodukt im  $\mathbb{K}^N$  steht

**Kein** Gauss für Zerlegung nach ONB, nur Skalarprodukte!

Umschreiben:

$$v = |v\rangle = \sum_{n=1}^N |u_n\rangle \langle u_n | v \rangle \iff \mathbf{1} = \sum_{n=1}^N |u_n\rangle \langle u_n|$$

**Beweis:** Bilde Skalarprodukt von  $v = \sum_{k=1}^N \lambda_k u_k$  mit  $u_n$ :

$$\langle u_n | v \rangle = \sum_{k=1}^N \lambda_k \langle u_n | u_k \rangle = \lambda_n$$

Zweite Behauptung:

$$\begin{aligned} \langle v | w \rangle &= \left\langle \sum_{k=1}^N \langle u_k | v \rangle u_k \mid \sum_{n=1}^N \langle u_n | w \rangle u_n \right\rangle \\ &= \sum_{k,n=1}^N \overline{\langle u_k | v \rangle} \langle u_n | w \rangle \delta_{n,k} \\ &= \sum_{n=1}^N \langle v | u_n \rangle \langle u_n | w \rangle \\ &= \langle M(v) | M(w) \rangle \end{aligned}$$



### Satz 4.19 (Gram-Schmidt Verfahren)

$v_1, \dots, v_N$  linear unabhängiger Vektoren in  $V$

$\implies \exists$  orthonormierte Familie  $u_1, \dots, u_N$  mit

$$\text{span}(\{v_1, \dots, v_n\}) = \text{span}(\{u_1, \dots, u_n\}) \quad , \quad n = 1, \dots, N$$

Die orthonormierte Familie kann iterativ konstruiert werden durch

$$u_n = \frac{v_n - \sum_{k=1}^{n-1} \langle u_k | v_n \rangle u_k}{\|v_n - \sum_{k=1}^{n-1} \langle u_k | v_n \rangle u_k\|}$$

Zusammen mit dem Basiserweiterungssatz erhält man:

### Korollar 4.20

Jede orthonormierte Familie kann zu Orthonormalbasis erweitert werden

**Beweis:** Setze  $w_n = \sum_{k=1}^{n-1} \langle u_k | v_n \rangle u_k$

$w_n$  ist Projektion von  $v_n$  auf von  $u_1, \dots, u_{n-1}$  aufgespannten Unterraum  
weil  $(v_n - w_n) \perp u_k$  für alle  $k = 1, \dots, n-1$ :

$$\begin{aligned} \langle u_k | v_n - w_n \rangle &= \langle u_k | v_n \rangle - \sum_{l=1}^{n-1} \langle u_l | v_n \rangle \langle u_k | u_l \rangle \\ &= \langle u_k | v_n \rangle - \sum_{l=1}^{n-1} \langle u_l | v_n \rangle \delta_{k,l} = 0 \end{aligned}$$

Also bilden  $u_1, \dots, u_{n-1}, v_n - w_n$  eine orthogonale Familie  
Normieren von  $v_n - w_n$  ergibt  $u_n$  und somit orthonormierte Familie  $\square$

### Bemerkung 4.21

Mit Hilfe des Gram-Schmidt Verfahrens werden sämtliche Familien orthogonaler Polynome erzeugt (Legendre, Hermite, Laguerre, etc.)

### Beispiel 4.22 (in euklidischen $V = \mathbb{R}^3$ )

$$v_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, v_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, v_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \text{ Basis. Bilde } u_1 = \frac{v_1}{\|v_1\|} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\text{Dann } w_2 = v_2 - \langle v_2 | u_1 \rangle u_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} - \frac{1}{\sqrt{2}} \cdot \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\text{und } u_2 = \frac{w_2}{\|w_2\|} = \frac{1}{\sqrt{\frac{1}{4} + \frac{1}{4} + 1}} \begin{pmatrix} \frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \\ 1 \end{pmatrix} = \frac{2}{\sqrt{6}} \begin{pmatrix} \frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\text{Analog: } w_3 = v_3 - \langle v_3 | u_1 \rangle u_1 - \langle v_3 | u_2 \rangle u_2 = \dots = \begin{pmatrix} -\frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} \end{pmatrix}$$

$$\text{und } u_3 = \frac{w_3}{\|w_3\|} = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \text{ Dann ist } (u_1, u_2, u_3) \text{ ONB}$$

## Definition 4.23 (Orthogonale Projektionen in $(V, \langle \cdot | \cdot \rangle)$ )

- (i) Eine lineare Abbildung  $P \in \mathcal{L}(V)$  heißt idempotent  $\iff P^2 = P$
- (ii) Ein idempotentes  $P \in \mathcal{L}(V)$  heißt (orthogonale) Projektion  $\iff \langle v | Pw \rangle = \langle Pv | w \rangle$  für alle  $v, w \in V$
- (iii) Dimension einer Projektion ist die Dimension des Bildes  $\text{Ran}(P)$
- (iv) Orthogonales Komplement zu  $P$  ist die Projektion  $\mathbf{1} - P$

## Beispiel 4.24

Eine  $2 \times 2$ -Matrizen, die idempotent, aber nicht Projektion ist:

$$P = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} - \sqrt{\frac{1}{4} - bc} & b \\ c & \frac{1}{2} + \sqrt{\frac{1}{4} - bc} \end{pmatrix}, \quad |bc| \leq \frac{1}{4}$$



## Satz 4.25 (Eigenschaften von Projektion $P$ )

- (i) Für  $w \in \text{Ran}(P)$  gilt  $Pw = w$
- (ii) Für  $w \perp \text{Ran}(P)$ , d.h.  $w \perp v$  für alle  $v \in \text{Ran}(P)$ , gilt  $Pw = 0$
- (iii) Sei  $u_1, \dots, u_M$  Orthonormalbasis von  $\text{Ran}(P)$ . Dann

$$P = \sum_{m=1}^M |u_m\rangle\langle u_m|$$

**Beweis:** (i) Sei  $w = Pv$ . Dann gilt (nur idempotent verwandt!)

$$Pw - w = P^2v - Pv = Pv - Pv = 0$$

(ii) Da  $\langle Pw|v\rangle = \langle w|Pv\rangle = \langle w|v\rangle = 0$  gilt  $Pw \perp \text{Ran}(P)$

Zudem  $Pw \in \text{Ran}(P)$ , also  $Pw = 0$

(iii) Rechte Seite erfüllt (i) und (ii) und stimmt somit mit  $P$  überein □

Umformulierung:

### Satz 4.26 (Gram-Schmidt Verfahren)

$v_1, \dots, v_N$  linear unabhängiger Vektoren in  $V$

$\implies \exists$  orthonormierte Familie  $u_1, \dots, u_N$  mit

$$\text{span}(\{v_1, \dots, v_n\}) = \text{span}(\{u_1, \dots, u_n\}) \quad , \quad n = 1, \dots, N$$

Die orthonormierte Familie kann iterativ konstruiert werden durch

$$u_n = \frac{v_n - P_{n-1}v_n}{\|v_n - P_{n-1}v_n\|}$$

wobei  $P_{n-1}$  die Projektion auf den von  $u_1, \dots, u_{n-1}$  aufgespannten UR:

$$P_{n-1} = \sum_{k=1}^{n-1} |u_k\rangle\langle u_k|$$

### Satz 4.27 (Riesz Lemma für endlich dimensionales $(V, \langle \cdot | \cdot \rangle)$ )

Zu jedem linearen Funktional  $T \in \mathcal{L}(V, \mathbb{K})$  existiert eindeutiger Vektor  $w_T \in V$  mit

$$T(v) = \langle w_T | v \rangle \quad , \quad \forall v \in V$$

Also ist Dualraum  $V^* = \mathcal{L}(V, \mathbb{K})$  isomorph zu  $V$

**Beweis:**  $T$  durch Werte auf ONB  $u_1, \dots, u_N$  festgelegt. Wähle

$$w_T = \sum_{k=1}^N \overline{T(u_k)} u_k$$

Einsetzen zeigt dann  $\langle w_T | u_n \rangle = T(u_n)$  für  $n = 1, \dots, N$

Nun sind beide Seiten in  $T(v) = \langle w_T | v \rangle$  linear in  $v$

Übereinstimmung auf Basis  $\implies$  gleich als lineare Abbildungen □

## Satz 4.28 (Adjungierte lineare Abbildung)

Seien  $V, W, U$  endlich dimensionale Vektorräume mit Skalarprodukt  
Zu linearem  $T \in \mathcal{L}(V, W)$  existiert eindeutiges  $T^* \in \mathcal{L}(W, V)$  mit

$$\langle T^* w | v \rangle = \langle w | Tv \rangle \quad , \quad v \in V, w \in W$$

Falls  $S \in \mathcal{L}(W, U)$ , dann  $(ST)^* = T^* S^*$

## Satz 4.29 (Adjungierte Matrix ist adjungierte lineare Abbildung)

Spezialfall:  $V = \mathbb{K}^M$  und  $W = \mathbb{K}^N$  euklidisch

$T = A \in \text{Mat}(N \times M, \mathbb{K})$  lineare Abbildung durch Matrixmultiplikation

$\implies T^* = A^* \in \text{Mat}(M \times N, \mathbb{K})$  wobei adjungierte Matrix gegeben als

$$(A^*)_{m,n} = \overline{A_{n,m}} \quad \iff \quad A^* = \overline{A^T} = (\overline{A})^T$$

Für Matrix  $B \in \text{Mat}(M \times K, \mathbb{K})$  gilt  $(AB)^* = B^* A^*$

**Beweis** von Satz 4.28: Nur Existenz von  $T^*$ , Eindeutigkeit Übung

Für festes  $w$  ist Abbildung  $v \in V \mapsto \langle w | Tv \rangle$  lineares Funktional

Nach Riesz Lemma existiert  $v_w \in V$ , so dass

$$\langle w | Tv \rangle = \langle v_w | v \rangle$$

Setze  $T^*w = v_w$ . So definiertes  $T^*$  ist tatsächlich linear:

$$\begin{aligned} \langle T^*(w + \lambda w') | v \rangle &= \langle v_{w+\lambda w'} | v \rangle = \langle w + \lambda w' | Tv \rangle = \langle w | Tv \rangle + \bar{\lambda} \langle w' | Tv \rangle \\ &= \langle v_w | v \rangle + \bar{\lambda} \langle v_{w'} | v \rangle = \langle T^*w | v \rangle + \bar{\lambda} \langle T^*w' | v \rangle \end{aligned}$$

Also

$$\langle T^*(w + \lambda w') - T^*w - \lambda T^*w' | v \rangle = 0 \quad , \quad \forall v \in V$$

Also Linearität von  $T^*$  wegen Lemma. Regel  $(ST)^* = T^*S^*$  dann klar

### Lemma 4.30

Falls  $\langle w | v \rangle = 0$  für alle  $v \in V$ , so gilt  $w = 0$

**Beweis:** Insbesondere  $\langle w | w \rangle = 0$  und somit  $w = 0$  □

**Beweis** von Satz 4.29:

Regel  $(ST)^* = T^*S^*$  folgt nach Ausschreiben

Spezialfall: sei  $v = \sum_{m=1}^M v_m e_m \in \mathbb{K}^M$  und  $w = \sum_{n=1}^N w_n e_n \in \mathbb{K}^N$

$$\langle w | Av \rangle = \sum_{n=1}^N \sum_{m=1}^M \overline{w_n} v_m \langle e_n | A e_m \rangle = \sum_{n=1}^N \sum_{m=1}^M \overline{w_n} v_m A_{m,n}$$

$$\langle A^* w | v \rangle = \sum_{n=1}^N \sum_{m=1}^M \overline{w_n} v_m \langle A^* e_n | e_m \rangle = \sum_{n=1}^N \sum_{m=1}^M \overline{w_n} v_m \overline{(A^*)_{n,m}}$$

Also  $\langle w | Av \rangle = \langle A^* w | v \rangle$  für alle  $v, w$ .

Schließe mit Eindeutigkeit der adjungierten Abbildung □

## Definition 4.31

$V$  und  $W$  endlich dimensionale Prä-Hilbert-Räume über  $\mathbb{K}$

- (i)  $U \in \mathcal{L}(V, W)$  heißt unitär  $\iff U^*U = \mathbf{1}_V$  und  $UU^* = \mathbf{1}_W$
- (ii) Falls  $\mathbb{K} = \mathbb{R}$ , heißen unitäre Abbildungen auch orthogonal
- (iii)  $T \in \mathcal{L}(V) = \mathcal{L}(V, V)$  heißt normal  $\iff T^*T = TT^*$
- (iv)  $T \in \mathcal{L}(V)$  heißt selbstadjungiert oder hermitisch  $\iff T^* = T$

Bei Matrizen wird euklidisches Skalarprodukt verwandt, d.h.

- (i)  $U \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{K})$  unitär  $\iff U^*U = \mathbf{1}$  und  $UU^* = \mathbf{1}$
- (ii) Falls  $\mathbb{K} = \mathbb{R}$ , heißen unitäre Abbildungen auch orthogonal
- (iii)  $A \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{K})$  normal  $\iff A^*A = AA^*$
- (iv)  $A \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{K})$  selbstadjungiert oder hermitisch  $\iff A^* = A$

## Bemerkung 4.32

1. Jede selbstadjungierte Abbildung ist normal
2. Jede unitäre Abbildung ist normal
3. Für jede unitäre Abbildung  $U \in \mathcal{L}(V, W)$  gilt  $U^* = U^{-1}$   
Insbesondere:  $U^*U = \mathbf{1}_V$  impliziert  $UU^* = \mathbf{1}_W$
4. Jede unitäre Abbildung  $U \in \mathcal{L}(V, W)$  erhält das Skalarprodukt:

$$\langle Uv|Uw \rangle = \langle v|w \rangle \quad , \quad \forall v, w \in V$$

Umgekehrt:  $U \in \mathcal{L}(V, W)$  erhält Skalarprodukte  $\implies U$  unitär

5.  $(u_1, \dots, u_N)$  ONB von  $\mathbb{K}^N \implies U = (u_1, \dots, u_N)$  unitär, da

$$\langle e_n|U^*Ue_m \rangle = \langle Ue_n|Ue_m \rangle = \langle u_n|u_m \rangle = \delta_{n,m}$$

6.  $U(N) = \{U \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{C}) \text{ unitär}\}$  unitäre Gruppe  
da:  $U, U'$  unitär  $\implies (UU')^*(UU') = (U')^*U^*UU' = (U')^*U' = \mathbf{1}$   
 $O(N) = \{U \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{R}) \text{ orthogonal}\}$  orthogonale Gruppe



# Zusammenhang zwischen hermitisch und unitär

## Satz 4.33

Sei  $A \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{C})$  selbstadjungiert, d.h.  $A^* = A$ . Dann

$$e^{iA} \text{ unitär}$$

**Beweis:**  $(e^{iA})^* = e^{-iA}$  und da  $A$  normal ist

$$(e^{iA})^* e^{iA} = e^{-iA} e^{iA} = e^{-iA+iA} = e^0 = \mathbf{1}$$

□

Umgekehrt:  $A = -i \log(U)$  selbstadjungiert wenn  $U$  unitär

Die unitären bilden  $U(N)$ , eine sogenannte Lie-Gruppe

Lie-Algebra hierzu sind die hermiteschen Matrizen

## Beispiel 4.34

$$e^{i\theta\sigma_2} = \begin{pmatrix} \cos(\theta) & -\sin(\theta) \\ \sin(\theta) & \cos(\theta) \end{pmatrix} \text{ wobei } \sigma_2 = \begin{pmatrix} 0 & -i \\ i & 0 \end{pmatrix} \text{ Generator}$$

### Satz 4.35 (Unitäre Trigonalisierung nach Schur)

Sei  $A \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{C})$ . Dann existiert unitäres  $U \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{C})$ , so dass

$$U^*AU \text{ obere Dreiecksmatrix}$$

Beweis ist ganz analog zu (ii) $\implies$ (iii) in Satz 3.24 (Trigonalisierung)

Nur noch Unitarität als Zusatzeigenschaft

Wiederholung des Arguments!

**Beweis:** Induktion über  $N$ . Fall  $N = 1$  klar, also Schritt  $N - 1 \rightarrow N$

Sei  $z_1$  Eigenwert mit normiertem Eigenvektor  $u_1$

Vervollständige zu ONB  $u_1, \dots, u_N$  und setze  $V = (u_1, \dots, u_N)$

$$\begin{aligned} V^*AV &= (u_1, \dots, u_N)^*(Au_1, \dots, Au_N) \\ &= (u_1, \dots, u_N)^*(z_1 u_1, Au_2, \dots, Au_N) = \begin{pmatrix} z_1 & B \\ 0 & C \end{pmatrix} \end{aligned}$$

Voraussetzung:  $\exists$  unitäres  $W$ , so dass  $W^*CW$  obere Dreiecksmatrix

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & W^* \end{pmatrix} V^*AV \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & W \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} z_1 & BW \\ 0 & W^*CW \end{pmatrix}$$

ist eine obere Dreiecksmatrix

Aber Basiswechsel  $U = V \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & W \end{pmatrix}$  unitär als Produkt von unitären  $\square$

## Satz 4.36 (Spektralsatz für normale Matrizen)

Sei  $A \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{C})$ . Dann gilt

$$A \text{ normal} \quad \iff \quad A \text{ unitär diagonalisierbar}$$

Genauer bedeutet Letzteres: es gibt Eigenwerte  $z'_1, \dots, z'_N \in \mathbb{C}$  (nicht notwendigerweise paarweise verschieden) und eine Unitäre  $U$ , so dass

$$U^*AU = D \quad , \quad D = \begin{pmatrix} z'_1 & & \\ & \ddots & \\ & & z'_N \end{pmatrix}$$

Für normales  $A$  gelten zudem die Äquivalenzen:

$$\begin{aligned} A \text{ selbstadjungiert} & \iff z'_1, \dots, z'_N \in \mathbb{R} \\ A \text{ unitär} & \iff 1 = |z'_1| = \dots = |z'_N| \end{aligned}$$

**Beweis:** " $\Leftarrow$ " Weil Diagonalmatrizen vertauschen gilt dann

$$A^*A = UD^*U^*UDU^* = UD^*DU^* = UDD^*U^* = UDU^*UD^*U^* = AA^*$$

" $\Rightarrow$ " Sei  $U$  unitär mit  $B = U^*AU$  obere Dreiecksmatrix (Satz 4.35)

$$B^*B = U^*A^*UU^*AU = U^*A^*AU = U^*AA^*U = U^*AUU^*A^*U = BB^*$$

d.h.  $B$  auch normal

Behauptung: normale obere Dreiecksmatrizen sind diagonal

Induktion über  $N$ . Anfang klar. Schritt von  $N - 1 \rightarrow N$ :

$$|B_{1,1}|^2 = (B^*B)_{1,1} = (BB^*)_{1,1} = |B_{1,1}|^2 + \sum_{n=2}^N |B_{1,n}|^2$$

so dass  $B_{1,n} = 0$  für  $n = 2, \dots, N$ . Somit

$$B = \begin{pmatrix} B_{1,1} & 0 \\ 0 & C \end{pmatrix}$$

wobei  $C$  normale obere Dreiecksmatrix der Größe  $N - 1$ , also nach Induktionsvoraussetzung diagonal!

Nun zum Zusatz

Sei also  $A$  selbstadjungiert und  $Av = zv$  mit  $\|v\| = 1$ . Dann

$$\begin{aligned}z &= z \langle v|v \rangle \\&= \langle v|zv \rangle \\&= \langle v|Av \rangle \\&= \langle A^* v|v \rangle \\&= \langle Av|v \rangle \\&= \langle zv|v \rangle \\&= \bar{z}\end{aligned}$$

Umgekehrt, wenn  $z'_1, \dots, z'_N \in \mathbb{R}$ , dann gilt

$$A^* = (UDU^*)^* = UD^*U^* = UDU^* = A$$

Ähnlich wird bei unitärem  $A$  verfahren



## Beispiel 4.37

Sei  $A = \begin{pmatrix} a & b \\ b & a \end{pmatrix}$  mit  $a, b \in \mathbb{C}$ . Rechnung:  $AA^* = A^*A$ , d.h.  $A$  normal

$p_A(z) = (a - z)^2 - b^2 \implies$  Eigenwerte  $z_1 = a + b, z_2 = a - b$

Normalisierte Eigenvektoren  $v_1 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, v_2 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix}$

Tatsächlich auch orthogonal und somit  $U = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}$  unitär

Dann ist  $U^{-1}AU = U^*AU = D$  diagonal

Eigenvektoren nur bis auf Phase eindeutig

$\implies U' = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} e^{i\theta_1} & e^{i\theta_2} \\ e^{i\theta_1} & -e^{i\theta_2} \end{pmatrix}$  mit  $\theta_1, \theta_2 \in \mathbb{R}$  andere Wahl

## Satz 4.38 (Spektralsatz für reelle symmetrische Matrizen)

Sei  $A = A^T \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{R})$  symmetrisch (d.h. reell hermitisch). Dann

$$O^T A O = D \quad , \quad D = \begin{pmatrix} z'_1 & & \\ & \ddots & \\ & & z'_N \end{pmatrix} \quad , \quad O \text{ orthogonal}$$

**Beweis:** Als komplexe Matrix gilt  $A^* = (\bar{A})^T = A^T = A$

Nach Spektralsatz  $\exists$  unitäre (komplexe) Matrix  $U$  mit  $U^* A U = D$

Spaltenvektoren  $u_n$  von  $U = (u_1, \dots, u_N)$  Eigenvektoren von  $A$

Jeder Eigenraum  $E_A(z_k)$  invariant unter komplexer Konjugation  $v \mapsto \bar{v}$ :

$$A v = z_k v \quad \iff \quad A \bar{v} = z_k \bar{v}$$

Nach unten stehendem Lemma existiert eine reelle ONB von  $E_A(z_k)$

$\implies$  zusammen reelle ONB  $O = (v_1, \dots, v_N)$  von  $\mathbb{R}^N$  □



### Lemma 4.39

Sei Unterraum  $V \subset \mathbb{C}^N$  invariant unter komplexer Konjugation ( $\overline{V} = V$ )  
Dann existiert reelle Orthonormalbasis von  $V$

**Beweis:** Die Basis wird iterativ konstruiert

Sei  $V' \subset V$  Unterraum, der schon reelle ONB  $v_1, \dots, v_n$  besitzt

Wähle Einheitsvektor  $u \in V$ , orthogonal auf  $V'$ . Dann sind

$$\Re e(u) = \frac{1}{2}(u + \bar{u}) \quad , \quad \Im m(u) = \frac{1}{2i}(u - \bar{u})$$

beide in  $V$  und beide orthogonal auf  $V'$ , da

$$\langle v_k | \bar{u} \rangle = \overline{\langle v_k | u \rangle} = 0 \quad , \quad k = 1, \dots, n$$

Nun  $\Re e(u)$  oder  $\Im m(u)$  ungleich Nullvektor

In ersterem Fall setze  $v_{n+1} = \Re e(u) / \|\Re e(u)\|$ , im anderen analog □

# Verallgemeinerung in abstrakten Rahmen

## Satz 4.40 (Spektralsatz für normale Abbildungen)

Sei  $(V, \langle \cdot | \cdot \rangle)$  endlich dimensionaler  $\mathbb{C}$ -Vektorraum mit Skalarprodukt  
Zu normalen  $T \in \mathcal{L}(V)$  existiert ONB  $(u_1, \dots, u_N)$  so dass  
darstellende Matrix diagonal:

$$U^* T U = D \quad , \quad U = (u_1, \dots, u_N)$$

Insbesondere: algebraische = geometrische Vielfachheiten

**Beweis:** Sei  $W = (v_1, \dots, v_N)$  beliebige ONB von  $V$

Dann ist  $A = W^* T W \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{C})$  normal, weil

$$A^* A = (W^* T W)^* W^* T W = W^* T^* T W = W^* T T^* W = A A^*$$

Spektralsatz:  $\exists$  unitäres  $V \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{C})$  mit  $V^* A V = D$  diagonal

Somit erfüllt  $U = W V = (u_1, \dots, u_N)$  die Behauptung □

### Definition 4.41

Seien  $W, W' \subset V$  Unterräume von  $(V, \langle \cdot | \cdot \rangle)$

Dann ist orthogonales Komplement von  $W$  definiert durch

$$W^\perp = \{v \in V \mid v \perp w \quad \forall w \in W\}$$

Zudem:

$$W' \perp W \quad \iff \quad w \perp w' \quad \forall w \in W, w' \in W'$$

### Satz 4.42

Sei  $\dim(V) < \infty$  und  $W \subset V$  Unterraum

- (i)  $W^\perp$  ist Unterraum
- (ii)  $W \oplus W^\perp = V$  direkte orthogonale Summe,  
d.h.  $\text{span}(W, W^\perp) = V$ , aber  $W \cap W^\perp = \{0\}$
- (iii)  $(W^\perp)^\perp = W$

**Beweis:** (i) Seien  $v, v' \in W^\perp$  und  $\lambda \in \mathbb{K}$ . Dann  $v + \lambda v' \in W^\perp$  weil

$$\langle v + \lambda v' | w \rangle = \langle v | w \rangle + \lambda \langle v' | w \rangle = 0 + \lambda \cdot 0 = 0$$

(ii) Sei  $u_1, \dots, u_M$  eine ONB von  $W$

Vervollständige zu ONB  $u_1, \dots, u_N$  von  $V$

Dann sind  $u_{M+1}, \dots, u_N$  in  $W^\perp$  und spannen  $W^\perp$  auch auf

(iii) folgt aus Argument in (ii) □

### Satz 4.43

*Sei  $V = W \oplus W^\perp$  Zerlegung in Unterraum  $W$  und sein Komplement.*

*Zu jedem  $v \in V$  gibt es Zerlegung  $v = w + u$  mit  $w \in W$  und  $u \in W^\perp$*

*Definiere  $P : V \rightarrow V$  durch  $Pv = w$ .*

*Dann ist  $P$  eine Projektion mit  $\text{Ran}(P) = W$ .*

**Merke Korrespondenz:** Unterraum  $\leftrightarrow$  Projektion auf Unterraum

**Beweis:** Zu zeigen:  $P$  linear, idempotent, selbstadjungiert

Für die Linearität von  $P$ , seien  $v, v' \in V$  und  $\lambda \in \mathbb{K}$

Zerlegungen:  $v = w + u$  und  $v' = w' + u'$  mit  $w, w' \in W$ ,  $u, u' \in W^\perp$

Also  $w + \lambda w' \in W$  und  $u + \lambda u' \in W^\perp$  (weil  $W$  und  $W^\perp$  Unterräume)

Zudem  $v + \lambda v' = (w + \lambda w') + (u + \lambda u')$

Also  $P(v + \lambda v') = w + \lambda w' = Pv + \lambda Pv'$

Idempotent klar nach Definition der Abbildung  $P$

Für  $P = P^*$ , verwende vervollständigte ONB von  $W$ :

$$v = \sum_{n=1}^N v_n u_n \quad , \quad v' = \sum_{n=1}^N v'_n u_n$$

Dann gilt

$$Pv = \sum_{n=1}^M v_n u_n \quad , \quad Pv' = \sum_{n=1}^M v'_n u_n$$

Einsetzen zeigt  $\langle v' | Pv \rangle = \langle Pv' | v \rangle$



Das orthogonale Komplement tritt auch in Zusammenhang mit Abbildungseigenschaften auf

### Satz 4.44

Sei  $V$  ein Vektorraum mit Skalarprodukt und  $T \in \mathcal{L}(V)$ . Dann gilt

$$\text{Ker}(T^*) = \text{Ran}(T)^\perp$$

**Beweis.** In der Tat:

$$\begin{aligned} v \in \text{Ker}(T^*) &\iff \langle w | T^* v \rangle = 0 \quad \forall w \in V \\ &\iff \langle Tw | v \rangle = 0 \quad \forall w \in V \\ &\iff v \in \text{Ran}(T)^\perp \end{aligned}$$

was den Beweis schon beendet



## Satz 4.45

Seien  $W_1, \dots, W_K$  Unterräume endlich dimensionalen  $(V, \langle \cdot | \cdot \rangle)$   
 $P_1, \dots, P_K$  zugehörige Projektionen. Dann:

$$W_1, \dots, W_K \text{ paarweise orthogonal} \iff P_k P_n = \delta_{k,n} P_k$$

**Beweis:** " $\implies$ " Wenn  $k = n$ , dann  $P_n P_k = (P_k)^2 = P_k = \delta_{k,n} P_k$   
Sei nun  $k \neq n$  und  $u_1(k), \dots, u_{M(k)}(k)$  ONB von  $W_k$ . Dann

$$P_k P_n = \sum_{l=1}^{M(k)} |u_l(k)\rangle\langle u_l(k)| \sum_{l'=1}^{M(n)} |u_{l'}(n)\rangle\langle u_{l'}(n)| = 0$$

" $\impliedby$ " Seien  $k \neq n$  und  $w_k \in W_k$  und  $w_n \in W_n$

Dann gilt  $P_k w_k = w_k$  und  $P_n w_n = w_n$ . Mit  $(P_k)^* = P_k$  folgt

$$\langle w_k | w_n \rangle = \langle P_k w_k | P_n w_n \rangle = \langle w_k | (P_k)^* P_n w_n \rangle = \langle w_k | P_k P_n w_n \rangle = 0$$

Also  $W_k \perp W_n$



## Satz 4.46 (Projektionsoperatorversion des Spektralsatzes)

$V$  endlich dimensionaler komplexer Vektorraum mit Skalarprodukt  
Zu  $T \in \mathcal{L}(V)$  seien  $z_1, \dots, z_K$  paarweise verschiedene Eigenwerte  
und  $P_1, \dots, P_K$  die Projektionen auf die zugehörigen Eigenräume  
Dann ist  $T \in \mathcal{L}(V)$  normal genau dann, wenn Folgendes gilt:

$$T = \sum_{k=1}^K z_k P_k$$

mit

$$\mathbf{1}_V = \sum_{k=1}^K P_k \quad , \quad P_k P_n = \delta_{k,n} P_k$$



**Beweis:** Sei  $U = (u_1, \dots, u_N)$  die in Satz 4.40 gegebene ONB, d.h.

$$T = UDU^* \quad , \quad D = \begin{pmatrix} z'_1 & & \\ & \ddots & \\ & & z'_N \end{pmatrix} = \sum_{n=1}^N z'_n |e_n\rangle\langle e_n|$$

wobei  $e_1, \dots, e_N$  die Standardbasis von  $\mathbb{C}^N$  ist. Somit gilt

$$T = \sum_{n=1}^N z'_n U|e_n\rangle\langle e_n|U^* = \sum_{k=1}^K z_k \sum_{n, z'_n=z_k} |u_n\rangle\langle u_n|$$

Hier wurde Summe umgeordnet, so dass lediglich paarweise verschiedene Eigenwerte  $z_k$  auftreten. Aber:

$$P_k = \sum_{n, z'_n=z_k} |u_n\rangle\langle u_n|$$

und somit die Darstellung von  $T$  sowie andere Eigenschaften  
Die Umkehrung sei als Übung verifiziert □

## 5 Jordansche Normalform

**Erinnerung:** Nicht jede Matrix ist diagonalisierbar, so wie z.B.:

### Definition 5.1

Ein Jordan Block der Größe  $N$  mit Eigenwert  $z_1 \in \mathbb{C}$  ist

$$J_N(z_1) = (\delta_{n,m} + z_1 \delta_{n+1,m})_{n,m=1,\dots,N} = \begin{pmatrix} z_1 & 1 & 0 & & 0 \\ 0 & z_1 & 1 & 0 & \\ & & \ddots & \ddots & \ddots \\ & & & 0 & z_1 & 1 \\ 0 & & & & 0 & z_1 \end{pmatrix}$$

**Problem** ist:  $\rho_{J_N(z_1)}(z) = (z_1 - z)^N$  aber nur ein Eigenvektor  $e_1$   
algebraische Mult.  $\alpha(z_1) = N > 1 = \beta(z_1)$  geometrische Mult.

**Jordansche Normalform:** in geeigneter Basis Jordan Blöcke typisch

## Satz 5.2 (Jordansche Normalform von Matrizen)

Sei  $A \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{C})$ . Dann existiert sogenannte Jordan Basis  $M = (b_1, \dots, b_N)$  und Jordan Blöcke  $J_{N_1}(z'_1), \dots, J_{N_K}(z'_K)$ , so dass

$$M^{-1}AM = \begin{pmatrix} J_{N_1}(z'_1) & & \\ & \ddots & \\ & & J_{N_K}(z'_K) \end{pmatrix}$$

### Bemerkung 5.3

1. Satz überträgt sich auf  $T \in \mathcal{L}(V)$ , wenn  $\dim(V) < \infty$
2. Struktur des Skalarproduktes wird nicht verwandt
3. In Jordan'scher Normalform können Jordan Blöcke gleiche Eigenwerte haben
4. Für reelles  $A$  gilt Jordan Zerlegung mit reellen  $M$  nur, wenn  $P_A$  über  $\mathbb{R}$  faktorisiert. Immer gilt es mit komplexem  $M$ !

## Beweis des Satzes: Konstruktiv

Wichtige Begriffsbildungen:

### Definition 5.4

Der verallgemeinerte Eigenraum von  $A$  zu  $z$  der Stufe  $j \geq 1$  ist

$$E_{A,j}(z) = \text{Ker}((A - z\mathbf{1})^j)$$

Vektoren aus  $E_{A,j}(z)$  heißen auch verallgemeinerte Eigenvektoren

### Bemerkung 5.5

1.  $E_{A,j}(z)$  ist als Kern einer linearen Abbildung ein Unterraum
2. Eigenraum  $E_A(z)$  von  $A$  zu  $z$  ist gleich  $E_{A,1}(z)$
3. Offensichtlich gilt  $E_{A,j}(z) \subset E_{A,j+1}(z)$ . Also

$$E_{A,1}(z) \subset E_{A,2}(z) \subset E_{A,3}(z) \subset \dots$$

Aber diese Folge ist endlich!

## Beispiel 5.6

Für einen Jordan Block  $A = J_N(z)$  wie oben gilt für  $j = 1, \dots, N$

$$E_{A,j}(z) = \text{span}(\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_j)$$

In der Tat,

$$(A - z\mathbf{1})^j = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & 0 & 0 & 1 \\ 0 & & & 0 & 0 \end{pmatrix}^j = \begin{pmatrix} \dots & 0 & 1 & 0 & \dots \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & 0 & 0 & 1 \\ & & & 0 & 0 \\ 0 & & & 0 & \vdots \end{pmatrix}$$

wobei die ersten  $j$  Spalten gleich Nullvektoren sind

## Definition 5.7

Der Hauptraum von  $A$  zu  $z$  ist

$$H_A(z) = \bigcup_{j \geq 1} E_{A,j}(z)$$

## Beispiel 5.8

Für einen Jordan Block  $A = J_N(z)$  ist der Hauptraum  $H_A(z) = \mathbb{K}^N$

Außerdem ist

$$J_N(0) = J_N(z) - z\mathbf{1}_N = A - z\mathbf{1}_N$$

nilpotent.

## Definition 5.9

Eine Matrix  $S \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{C})$  heißt nilpotent  $\iff \exists n \in \mathbb{N}$  mit  $S^n = 0$

## Lemma 5.10 (Lemma von Fitting)

Abkürzung  $E_j = E_{A,j}(z) = \text{Ker}((A - z\mathbf{1})^j)$  zu Eigenwert  $z \in \mathbb{K}$

Definiere den Fitting Index zu  $z$

$$f = \min\{j \in \mathbb{N} \mid E_{j+1} = E_j\}$$

und setze  $R_j = \text{Ran}((A - z\mathbf{1})^j)$ . Dann gilt

- (i)  $f = \min\{j \in \mathbb{N} \mid R_j = R_{j+1}\}$
- (ii)  $A - z\mathbf{1} : R_f \rightarrow R_f$  ist ein Isomorphismus
- (iii)  $E_{f+i} = E_f$  und  $R_{f+i} = R_f$  für alle  $i \geq 0$ . Insbesondere  $E_f = H_A(z)$
- (iv)  $(A - z\mathbf{1})^f(E_f) = \{0\}$ , d.h.  $A - z\mathbf{1}$  ist nilpotent auf  $E_f$
- (v)  $E_f$  und  $R_f$  sind invariant unter  $A - z\mathbf{1}$ , d.h.

$$(A - z\mathbf{1})(E_f) \subset E_f \quad , \quad (A - z\mathbf{1})(R_f) \subset R_f$$

(vi)  $\mathbb{K}^N = E_f \oplus R_f = H_A(z) \oplus R_f$

(vii)  $\dim(E_f) = \dim(H_A(z)) =$  algebraische Multiplizität von  $z$

**Beweis:** ersetze  $A - z1$  durch  $A \implies$  o.B.d.A.  $z = 0$

Oben gezeigt:  $E_j = \text{Ker}(A^j)$  erfüllt  $E_j \subset E_{j+1}$

Zudem  $R_j \supset R_{j+1}$ , da  $R_{j+1} = A^{j+1}V = A^j R_1$  wobei  $V = \mathbb{K}^N$ . Also:

$$\begin{array}{ccc} E_j \subset V & \xrightarrow{A^j} & R_j \\ \cap & \parallel & \cup \\ E_{j+1} \subset V & \xrightarrow{A^{j+1}} & R_{j+1} \end{array}$$

Nach Dimensionssatz angewandt auf  $A^j : V \rightarrow V$  und  $A^{j+1} : V \rightarrow V$ :

$$\dim(V) = \dim(E_j) + \dim(R_j) = \dim(E_{j+1}) + \dim(R_{j+1})$$

Somit

$$\begin{aligned} R_{j+1} = R_j &\iff \dim(R_{j+1}) = \dim(R_j) && \text{(rechte Spalte des Diagramms)} \\ &\iff \dim(E_{j+1}) = \dim(E_j) && \text{(Dimensionssatz)} \\ &\iff E_{j+1} = E_j && \text{(linke Spalte des Diagramms)} \end{aligned}$$

Dies impliziert (i)



(ii) folgt da  $R_f = R_{f+1}$ , so dass  $A : R_f \rightarrow R_{f+1} = R_f$  surjektiv

Somit  $A : R_f \rightarrow R_f$  Isomorphismus

(iii) Hieraus folgt  $R_{f+i} = R_f$  für alle  $i \geq 1$ , mit Äquivalenz auch  $E_{f+i} = E_f$

(iv) ist offensichtlich

(v) Lediglich hinzuzufügen ist  $AE_f \subset E_{f-1} \subset E_f$

(vi) Nach Dimensionssatz für  $A^f$  gilt:  $\dim(E_f) + \dim(R_f) = \dim(V)$

Noch zu zeigen:  $E_f \cap R_f = \{0\}$

Sei  $v \in E_f \cap R_f$ . Dann  $A^f v = 0$  und  $v = A^f w$  für ein  $w \in V$

Somit  $A^{2f} w = 0$ , d.h.  $w \in E_{2f} = E_f$ . Also  $v = A^f w = 0$

(vii) Sei  $d = \dim(E_f)$ . Setze  $S = A|_{E_f}$ . Dann  $S^f = 0$  nach (iv)

Also nur 0 Eigenwert und  $p_S(z) = (-z)^d$

Sei nun  $M = (M_1, M_2) = (\text{Basis von } E_f, \text{Basis von } R_f)$ . Nach (v)

$$M^{-1}AM = \begin{pmatrix} M_1^{-1}SM_1 & 0 \\ 0 & M_2^{-1}(A|_{R_f})M_2 \end{pmatrix}$$

Also  $p_A(z) = p_S(z) p_{A|_{R_f}}(z) = (-z)^d p_{A|_{R_f}}(z)$

(ii)  $\implies A|_{R_f}$  Isomorphismus  $\implies p_{A|_{R_f}}(0) \neq 0 \implies d = \alpha(0)$   $\square$

## Satz 5.11 (Hauptraumzerlegung)

Gegeben Faktorisierung des charakteristischen Polynomes:

$$p_A(z) = (z_1 - z)^{\alpha(z_1)} \cdots (z_K - z)^{\alpha(z_K)}$$

Haupträume  $H_k = H_A(z_k)$ ,  $k = 1, \dots, K$ , mit  $\dim(H_k) = \alpha(z_k)$ . Dann

- (i)  $A(H_k) \subset H_k$ , d.h. die  $H_k$  sind  $A$ -invariante Unterräume
- (ii)  $V = H_1 \oplus \dots \oplus H_K$
- (iii)  $\exists$  Basis  $(b_1, \dots, b_N)$  so dass

$$M^{-1}AM = \begin{pmatrix} z_1 \mathbf{1}_{\alpha(z_1)} + S_1 & & \\ & \ddots & \\ & & z_K \mathbf{1}_{\alpha(z_K)} + S_K \end{pmatrix}$$

wobei  $S_k : \mathbb{K}^{\alpha(z_k)} \rightarrow \mathbb{K}^{\alpha(z_k)}$  nilpotent ist

- (iv)  $A = D + S$ , wobei  $D$  diagonalisierbar ist,  $S$  nilpotent und  $DS = SD$

**Beweis:** (i) und (ii) nach iterativer Anwendung des Lemmas von Fitting möglich wegen Faktorisierung des char. Polynoms (vgl. Satz 3.24)  
(iii)  $M$  ist Hintereinanderreihung von Basen der  $H_k$  und wieder Fitting  
Die Zerlegung in (iv) ist nach (iii) klar und  $DS = SD$  nachrechnen  $\square$   
Verbleibend: Wahl der Basis in Haupträumen

### Satz 5.12 (Jordansche Normalform für nilpotente Abbildung)

Sei  $S \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{K})$  nilpotent (also nur 0 Eigenwert)

Dann  $\exists$  invertierbares  $M$  und  $n_1, \dots, n_K \in \mathbb{N}$  mit  $n_1 + \dots + n_K = N$  und

$$M^{-1}SM = \begin{pmatrix} J_{n_1}(0) & & \\ & \ddots & \\ & & J_{n_K}(0) \end{pmatrix}$$

Der technische Beweis zeigt, dass folgendes Verfahren funktioniert:

(Für Details siehe Bücher, oder Skript LA)

**Konstruktion der Basis:** Sei  $E_j = \text{Ker}(S^j)$ . Mit Fitting Index  $f$  von  $S$

$$\{0\} = E_0 \subset E_1 \subset E_2 \dots \subset E_{f-1} \subset E_f = V = \mathbb{K}^N$$

Alle Inklusionen echt und

$$S(E_j) \subset E_{j-1} \quad , \quad j = 1, \dots, f$$

Setze

$$r_j = \dim(E_j) - \dim(E_{j-1})$$

Dann zeigt man

$$r_f \leq r_{f-1} \leq r_{f-2} \leq \dots \leq r_1$$

Wähle  $r_f$  lin. unabh.  $b_1, \dots, b_{r_f} \in E_f$  mit  $\text{span}\{b_1, \dots, b_{r_f}\} \cap E_{f-1} = \{0\}$

Für jedes  $r = 1, \dots, r_f$  gibt es sogenannte Jordan Kette

$$b_r, S b_r, \dots, S^{f-1} b_r$$

Da  $S^f b_r = 0$ , ist  $M^{-1} S M = J_f(0)$  für  $M = (S^{f-1} b_r, \dots, b_r)$

Falls  $r_f = r_1$  ist Konstruktion beendet (da dann  $fr_f = fr_1 = N$ )

Sonst existiert  $j$  mit  $r_f = r_{j+1} < r_j$

Vervollständige  $S^{r_f-j}b_1, \dots, S^{r_f-j}b_{r_f} \in E_j \setminus E_{j-1}$  durch  $s_j = r_{j-1} - r_j$  weitere linear unabhängige Vektoren  $b_{r_{j+1}}, \dots, b_{r_j} \in E_j \setminus E_{j-1}$ , so dass der gesamte Spann nur trivialen Schnitt mit  $E_{j-1}$  hat

Nun  $s_j$  zusätzliche Jordan Ketten der Länge  $j$ :

$$b_{r_{j+1}+s}, Sb_{r_{j+1}+s}, \dots, S^{j-1}b_{r_{j+1}+s} \quad , \quad s = 1, \dots, s_j$$

Dies gibt Jordan Blöcke der Größe  $j$

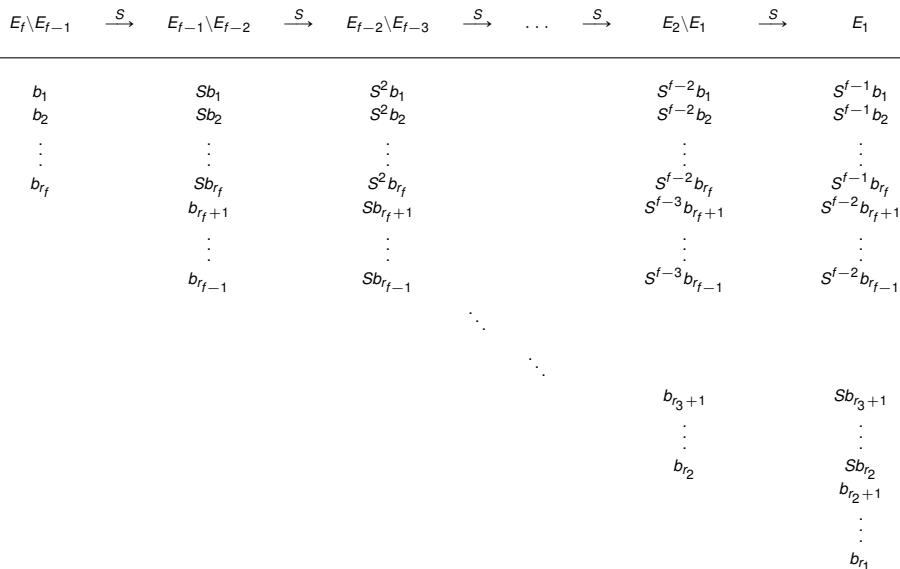
Iteriere die Prozedur. Wenn  $r_j = r_1$  fertig, sonst beginne von Neuem

## Kochrezept für Konstruktion einer Jordan Basis:

- Berechne die Potenzen  $S^j$
- Berechne  $E_j = \ker(S^j)$  mit Hilfe des Gauss Algorithmus
- Wähle sukzessive zusätzliche linear unabh. Vektoren in  $E_j \setminus E_{j-1}$ , nicht im Spann längerer Jordan Ketten und deren Spann  $E_{j-1}$  nur trivial schneidet
- Bilde zugehörige Jordan Ketten
- Jordan Basis durch Umkehrung der Reihenfolge

**Beachte:** viele Freiheiten, nicht eindeutig!

# Graphische Darstellung dieser Prozedur



## Beispiel 5.13

Sei

$$S = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & -1 & 1 \\ 1 & -1 & -1 & 0 \end{pmatrix}$$

Dann ist

$$S^2 = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & -1 & 1 \\ 1 & -1 & -1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & -1 & 1 \\ 1 & -1 & -1 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Also  $S$  nilpotent mit Fitting Index ist 2

Zunächst Berechnung von  $\text{Ker}(S) = \text{Ker}(S^{f-1}) = E_1$



## Beispiel (Fortsetzung)

$$E_1 = \text{Ker}(S) = \text{span} \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix} \right\}$$

Da  $\dim(E_2) = \dim(\mathbb{C}^4) = 4$  und  $\dim(E_1) = 2$ , gibt es  $r - f = 4 - 2 = 2$  Jordan Blöcke der Größe  $f = 2$ , keine weiteren  
Mögliche Wahl der zwei Vektoren in  $E_2 \setminus E_1 = \mathbb{C}^4 \setminus E_1$  ist

$$b_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad b_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \implies Sb_1 = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad Sb_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}$$

$M^{-1}SM = \text{diag}(J_2(0), J_2(0))$  mit Basiswechsel  $M = (Sb_1, b_1, Sb_2, b_2)$

## Beispiel 5.14

Sei

$$S = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & a \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \quad a \in \mathbb{C}$$

Jordan Basis in Abhängigkeit von  $a$ . Zunächst:

$$S^2 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & a \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \quad S^3 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Fallunterscheidung:

$a \neq 0 \implies$  Fitting Index  $f = 3 \implies$  eine Jordan Kette der Länge 3

$a = 0 \implies$  Fitting Index  $f = 2 \implies$  Jordan Ketten der Längen 2 und 1

## Beispiel 5.14 (Fortsetzung)

Für  $a \neq 0$

$$E_2 = \text{Ker}(S^2) = \text{span} \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right\}$$

Wahl

$$b_1 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \in E_3 \setminus E_2 \implies Sb_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ a \\ 0 \end{pmatrix}, S^2b_1 = \begin{pmatrix} a \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

Somit

$$M = \begin{pmatrix} a & 1 & 0 \\ 0 & a & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \implies M^{-1}SM = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

## Beispiel 5.14 (Fortsetzung)

Fall  $a = 0$ , also Fitting Index  $f = 2$ . Dann  $E_2 = \mathbb{C}^3$  und

$$E_1 = \text{span} \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix} \right\}$$

Wahl

$$b_1 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \in E_2 \setminus E_1 \implies Sb_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

Dann wähle  $b_2 \in E_1$  linear unabhängig von  $Sb_1$ , z.B.

$$b_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}$$

$M^{-1}SM = \text{diag}(J_2(0), J_1(0))$  mit Basiswechsel  $M = (Sb_1, b_1, b_2)$

**Beweis** vom Hauptsatz (Satz 5.2):

$\mathbb{K} = \mathbb{C} \implies$  charakteristisches Polynom faktorisiert

$\implies$  Hauptraumzerlegung nach Satz 5.11

In jedem Hauptraum  $H_k$  wende Satz 5.12 auf nilpotentes  $S_k$  an □

Zusammenfassung zur Berechnung einer Jordan Basis:

- Berechne und faktoriere charakteristisches Polynom
- Zu jedem Eigenwert  $z_j$  bestimme den Hauptraum  $H_A(z_j)$
- Innerhalb jedes Hauptraumes bestimme eine Jordan Basis zur nilpotenten Abbildung  $(A - z_j \mathbf{1})|_{H_A(z_j)}$

## Beispiel 5.15

Sei

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

Bestimme Jordan Basis!

Hier  $p_A(z) = (2 - z)(1 - z)^2 \implies z_1 = 2$  und  $z_2 = 1$  Eigenwerte

Da  $z_1 = 2$  algebraische Vielfachheit 1 hat, ist Hauptraum = Eigenraum

$$E_{A,1}(2) = \text{Ker}(A - 2\mathbf{1}) = \text{Ker} \begin{pmatrix} -1 & 0 & 0 \\ 1 & -1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = \text{span} \left\{ \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix} \right\}$$

Hingegen hat  $z_2$  algebraische Vielfachheit 2. Also ggf. Jordan Block

## Beispiel 5.16

$$E_{A,1}(1) = \text{Ker}(A - 1\mathbf{1}) = \text{Ker} \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \text{span} \left\{ \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right\}$$

Also  $\beta(1) = 1 < \alpha(1) = 2$ . Hauptraum  $H_A(1) = E_{A,2}(1)$ :

$$H_A(1) = \text{Ker}((A - 1\mathbf{1})^2) = \text{Ker} \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \text{span} \left\{ \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \right\}$$

Wahl

$$b_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \in E_{A,2}(1) \setminus E_{A,1}(1)$$

## Beispiel 5.17

Dann

$$(A - \mathbf{1})b_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

Somit führt

$$M = (b_1, (A - \mathbf{1})b_2, b_2) = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

also zu

$$M^{-1}AM = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$



# Erste Anwendung der Jordan Form

Erinnerung (Definition 3.28 und Satz 3.29):

Spektrum von  $A \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{C})$

$$\begin{aligned}\text{Spec}(A) &= \{z \in \mathbb{C} \mid z \text{ Eigenwert von } A\} \\ &= \{z \in \mathbb{C} \mid z \mathbf{1} - A \text{ nicht invertierbar}\}\end{aligned}$$

Wegen Letzterem gilt  $\text{Spec}(A) = \text{Spec}(M^{-1}AM)$

## Satz 5.18 (Spektraler Abbildungssatz)

$f : \mathbb{C} \rightarrow \mathbb{C}$  analytische Funktion (konvergente Potenzreihe). Dann

$$f(\text{Spec}(A)) = \text{Spec}(f(A))$$

Für diagonalisierbare  $A$  ist das sofort klar!

**Beweis.** Jordan Zerlegung  $A = M(D + J)M^{-1}$  von  $A$

Also o.B.d.A.  $A = D + J$  (nach obiger Bemerkung)

Sei  $f(z) = \sum_{n \geq 0} f_n z^n$  mit  $f_n \in \mathbb{C}$ . Dann

$$f(D + J) = \sum_{n \geq 0} f_n (D + J)^n = f(D) + S$$

wobei  $S$  wieder nilpotente obere Dreiecksmatrix. Also

$$f(D + J) = \begin{pmatrix} f(z'_1) & * & * \\ 0 & \ddots & * \\ 0 & 0 & f(z'_N) \end{pmatrix}, \quad D = \begin{pmatrix} z'_1 & & \\ & \ddots & \\ & & z'_N \end{pmatrix}$$

Somit charakteristisches Polynom von  $f(D + J)$  berechenbar

Behauptung folgt. □

## 6 Lineare Differentialgleichungen

Lineares Differentialgleichungssystem erster Ordnung

$$\dot{x}(t) = Ax(t) \quad , \quad x(0) = x_0$$

wobei  $A \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{C})$  konstante Koeffizienten

$t \in \mathbb{R} \mapsto x(t) \in \mathbb{C}^N$  differenzierbar mit Ableitung  $\dot{x}(t) = \partial_t x(t)$

und  $x_0 \in \mathbb{C}^N$  eine sogenannte Anfangsbedingung

Wegen  $\partial_t e^{tA} = Ae^{tA}$  ist Lösung gegeben durch

$$x(t) = e^{tA} x_0$$

Außerdem Lösung eindeutig

(weil  $y(t) = e^{-tA}x(t)$  erfüllt  $\dot{y}(t) = 0$ , so dass  $y(t) = \text{konst}$ ,

und diese Konstante kann bei  $t = 0$  berechnet werden)

Somit: auf Berechnung der Exponentialfunktion  $e^{tA}$  reduziert.

Klar für  $A$  diagonalisierbar, jetzt aber für alle  $A$ !

## Berechnung von $e^{tA}$ mit Jordanscher Normalform

$$A = M^{-1}(D + J)M \quad , \quad [D, J] = DJ - JD = 0$$

wobei  $D$  diagonal und  $J$  nilpotent, Summe von Jordan Blöcken

$$\begin{aligned} e^{tA} &= \sum_{k \geq 0} \frac{t^k}{k!} A^k \\ &= \sum_{k \geq 0} \frac{t^k}{k!} (M^{-1}(D + J)M)^k \\ &= M^{-1} \sum_{k \geq 0} \frac{t^k}{k!} (D + J)^k M \\ &= M^{-1} e^{t(D+J)} M \end{aligned}$$

Außerdem kommutieren  $D$  und  $J$ , also:

$$e^{tA} = M^{-1} e^{tD} e^{tJ} M$$

Nun  $e^{tD}$  **und**  $e^{tJ}$  beide leicht berechenbar!

Da  $J$  block-diagonal mit nilpotenten Jordan Blöcken:

$$J_n(0) = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & 0 & 0 & 1 \\ 0 & & & 0 & 0 \end{pmatrix} \implies J_n(0)^2 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots \\ & & 0 & 0 & 0 \\ 0 & & & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Also

$$e^{tJ_n(0)} = \sum_{k=0}^{n-1} \frac{t^k}{k!} J_n(0)^k = \begin{pmatrix} 1 & \frac{t}{1!} & \frac{t^2}{2!} & & \frac{t^{n-1}}{(n-1)!} \\ 0 & 1 & \frac{t}{1!} & \frac{t^2}{2!} & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & 0 & 1 & \frac{t}{1!} \\ 0 & & & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Nur noch Einsetzen in  $e^{tA} = M^{-1} e^{tD} e^{tJ} M$

## Beispiel 6.1

Es soll die Lösung des Anfangswertproblem

$$\dot{x}(t) = Ax(t) \quad , \quad A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} , \quad x(0) = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

berechnet werden. In Beispiel 5.15 wurde gezeigt, dass

$$\begin{aligned} A &= \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}^{-1} \\ &= \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \left[ \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \right] \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

## Beispiel 6.1 (Fortsetzung)

Also

$$\begin{aligned} e^{tA} &= \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} e^{2t} & 0 & 0 \\ 0 & e^t & 0 \\ 0 & 0 & e^t \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & t \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} e^t & 0 & 0 \\ te^t & e^t & e^t - e^{2t} \\ 0 & 0 & e^{2t} \end{pmatrix} \end{aligned}$$

und die Lösung ist

$$x(t) = e^{tA} x(0) = \begin{pmatrix} e^t \\ te^t - e^{2t} \\ e^{2t} \end{pmatrix}$$

was durch Einsetzen nochmals überprüft werden kann.

# Systeme höherer Ordnung

Homogenes lineares Differentialgleichungssystem  
mit konstanten Koeffizienten und  $k$ -ter Ordnung:

$$y^{(k)} - A_{k-1}y^{(k-1)} - \dots - A_1y' - A_0y = 0$$

wobei  $A_{k-1}, \dots, A_0 \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{C})$  zeitunabhängig  
 $t \in \mathbb{R} \mapsto y(t) \in \mathbb{C}^N$  ist  $C^k$  (komponentenweise, Real- & Imaginärteil)  
mit Ableitungen  $y^{(k)}(t) = \partial_t y^{(k-1)}(t)$

Anfangsbedingungen:

$$y^{(j)}(0) = b_j \in \mathbb{C}^N \quad , \quad j = 0, \dots, k-1$$

Reduktion auf System erster Ordnung ist möglich!



# Reduktion von Ordnung

Setze:

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & \\ & 0 & \ddots & 0 \\ & & 0 & 1 \\ A_0 & A_1 & \cdots & A_{k-1} \end{pmatrix}, \quad x = \begin{pmatrix} y \\ y' \\ \vdots \\ y^{(k-2)} \\ y^{(k-1)} \end{pmatrix}, \quad x_0 = \begin{pmatrix} b_0 \\ b_1 \\ \vdots \\ b_{k-2} \\ b_{k-1} \end{pmatrix}$$

Dann gilt nach Ausmultiplizieren:

$$\dot{x}(t) = Ax(t), \quad x(0) = x_0$$

## Beispiel 6.2

Gedämpfte Schwingungsgleichung  $my'' + ry' + ky = 0$  mit  $m, r, k \in \mathbb{R}$

$$\partial_t \begin{pmatrix} y \\ y' \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -\frac{k}{m} & -\frac{r}{m} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y \\ y' \end{pmatrix}$$

# 7 Positive Matrizen und Singulärwertzerlegung

## Definition 7.1

$A \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{C})$  positiv semidefinit  $\iff A = A^*$  und  $\text{Spec}(A) \subset \mathbb{R}_{\geq 0}$

$A$  positiv definit, falls zudem  $0 \notin \text{Spec}(A)$

Analog definiert sind negativ definite und semidefinite Matrizen

Kurzschreibweisen:  $A \geq 0$  und  $A > 0$ , bzw.  $A \leq 0$  und  $A < 0$

## Beispiel 7.2

$A > 0$  bedeutet **nicht** positive Matrix-Einträge:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix} \implies z_{\pm} = \frac{1}{2}(3 \pm \sqrt{5}) > 0 \implies A > 0$$

## Bemerkung 7.3

Es gilt:  $A < 0 \iff -A > 0$

Weil:  $p_{-A}(z) = (-1)^N p_A(-z) \implies$  Nullstellen an 0 gespiegelt

## Satz 7.4

Sei  $A = A^*$ . Dann

$$A \geq 0 \iff \langle v | Av \rangle \geq 0 \quad \forall v \in \mathbb{C}^N$$

Analog:  $A > 0$ ,  $A \leq 0$ ,  $A < 0$

**Beweis.** " $\implies$ " Nach Spektralsatz  $A = U^*DU$  mit  $D \geq 0$ . Also

$$w = \begin{pmatrix} w_1 \\ \vdots \\ w_N \end{pmatrix} = Uv \implies \langle v | Av \rangle = \langle w | Dw \rangle = \sum_{n=1}^N d_n |w_n|^2 \geq 0$$

" $\impliedby$ " Sei  $u_1, \dots, u_N$  ONB zu Eigenwerten  $z'_1, \dots, z'_N$  (Spektralsatz)

Nach Voraussetzung

$$z'_n = \langle u_n | Au_n \rangle \geq 0$$

□

## Korollar 7.5

Für jedes  $B \in \text{Mat}(N \times M, \mathbb{C})$  gilt  $B^*B \geq 0$

Falls  $N = M$  und  $B$  invertierbar ist, gilt  $B^*B > 0$

**Beweis.**  $\langle v|B^*Bv \rangle = \langle Bv|Bv \rangle \geq 0$ , und  $> 0$  falls  $B$  invertierbar  
SchlieÙe mit Satz 7.4. □

## Korollar 7.6

Für  $A = A^* \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{C})$  und  $M \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{C})$  invertierbar:

$$A \geq 0 \quad \iff \quad M^*AM \geq 0$$

Falls  $M$  nicht invertierbar ist, gilt nur Implikation " $\implies$ "

Analoge Aussagen für positive Definitheit, und negative Semidefinitheit und Definitheit

**Beweis.** Wieder nach Satz 7.4, da  $\langle v|M^*AMv \rangle = \langle Mv|A(Mv) \rangle$  □

## Korollar 7.7

Die positiv definiten Matrizen bilden einen Kegel, d.h.

$$A > 0, B > 0, \lambda > 0 \implies A + \lambda B > 0$$

**Beweis.** In der Tat, für jeden Vektor  $v$  gilt

$$\langle v | (A + \lambda B) v \rangle = \langle v | Av \rangle + \lambda \langle v | Bv \rangle > 0$$



## Bemerkung 7.8

Es ist möglich eine partielle Ordnung auf der Menge der selbstadjungierten Matrizen einzuführen:

$$A > B \iff A - B > 0$$

“Partiell” bedeutet, dass nicht alle selbstadjungierten vergleichbar sind.

# Erstes Kriterium für positive Definitheit

## Satz 7.9 (Descartes' Vorzeichenregel)

Sei  $A = A^* \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{C})$  mit charakteristischem Polynom

$$p_A(z) = \det(A - z \mathbf{1}) = \sum_{n=0}^N p_n z^n$$

Dann sind  $p_n \in \mathbb{R}$  und es gilt

$$(-1)^n p_n > 0 \text{ für } n = 0, \dots, N \quad \iff \quad A > 0$$

**Beweis.**  $p_n \in \mathbb{R}$  folgt aus  $p_A(z) = p_{A^*}(z) = \overline{p_A(z)}$

Hauptaussage gilt immer für Polynome mit reellen Koeffizienten.

Trickreicher Beweis (z.B. Fischer, Lineare Algebra)



## Zweites Kriterium für positive Definitheit

### Satz 7.10 (Hurwitz' Hauptminorenkriterium)

Sei  $A = A^* \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{C})$ . Für  $n = 1, \dots, N$  seien Untermatrizen

$$A_n = (A_{k,l})_{1 \leq k, l \leq n} \in \text{Mat}(n \times n, \mathbb{C})$$

Ihre Determinanten heißen Hauptminoren. Dann gilt

$$A > 0 \quad \iff \quad \det(A_n) > 0 \quad \forall n = 1, \dots, N$$

**Beweis.** " $\implies$ " Ergänze  $v \in \mathbb{C}^n$  zu  $\hat{v} \in \mathbb{C}^N$  durch Nullen

Dann  $\langle v | A_n v \rangle = \langle \hat{v} | A \hat{v} \rangle > 0$  nach Voraussetzung

Nach Satz 7.4 folgt  $A_n > 0$

Nun  $\det(A_n) > 0$  als Produkt der positiven Eigenwerte

" $\Leftarrow$ " Aussage  $A_n > 0$  durch Induktion über  $n$ . Fall  $n = N$  dann  $A > 0$

$A_1 > 0$  klar (weil Determinante Diagonaleintrag). Schritt  $(n-1) \rightarrow n$

Sei  $A_{n-1} > 0$  und  $u_1, \dots, u_{n-1} \in \mathbb{C}^{n-1}$  ONB aus Eigenvektoren zu  $A_{n-1}$  zu Eigenwerten  $z_1, \dots, z_{n-1}$

Ergänzen durch je eine 0 liefert  $\hat{u}_1, \dots, \hat{u}_{n-1} \in \mathbb{C}^n$

$\implies \hat{u}_1, \dots, \hat{u}_{n-1}, e_n \in \mathbb{C}^n$  ONB von  $\mathbb{C}^n$ . Ersetze  $e_n$  durch

$$v = e_n - \sum_{k=1}^{n-1} \frac{1}{z_k} \langle \hat{u}_k | A_n e_n \rangle \hat{u}_k$$

Dann ist  $M = (\hat{u}_1, \dots, \hat{u}_{n-1}, v) \in \text{Mat}(n \times n, \mathbb{C})$  invertierbar und

$$\begin{aligned} \langle \hat{u}_l | A_n v \rangle &= \langle \hat{u}_l | A_n e_n \rangle - \sum_{k=1}^{n-1} \frac{1}{z_k} \langle \hat{u}_k | A_n e_n \rangle \langle \hat{u}_l | A_n \hat{u}_k \rangle \\ &= \langle \hat{u}_l | A_n e_n \rangle - \sum_{k=1}^{n-1} \langle \hat{u}_k | A_n e_n \rangle \langle \hat{u}_l | \hat{u}_k \rangle = 0 \end{aligned}$$



Weil  $M^* A_n M$  selbstadjungiert, folgt

$$M^* A_n M = \begin{pmatrix} D & 0 \\ 0 & \langle v | A_n v \rangle \end{pmatrix}$$

Nach Voraussetzung  $D > 0$  und  $\det(M^* A_n M) = |\det(M)|^2 \det(A_n) > 0$

$\implies$  letzter Diagonaleintrag  $\langle v | A_n v \rangle > 0$

$\implies M^* A_n M > 0$  und nach Korollar 7.6 somit  $A_n > 0$  □

## Beispiel 7.11

Sei

$$A = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 \\ -1 & 2 & -1 \\ 0 & -1 & 2 \end{pmatrix}$$

Dann ist

$$p_A(z) = (2 - z)^3 - (2 - z) - (2 - z) = -z^3 + 6z^2 - 10z + 4$$

Also liegen alternierende Vorzeichen vor und somit  $A > 0$

Auch das Hurwitz Kriterium kann angewandt werden, denn

$$\det(A_3) = 4, \quad \det(A_2) = \det \begin{pmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix} = 3, \quad \det(A_1) = 2$$

so dass alle Hauptminoren positiv sind.

## Definition 7.12

Betrag von  $A \in \text{Mat}(N \times M, \mathbb{C})$  ist  $0 < |A| = (A^*A)^{\frac{1}{2}} \in \text{Mat}(M \times M, \mathbb{C})$ , wobei Wurzel durch Spektralkalkül von  $A^*A > 0$  definiert ist:

$$A^*A = U^* \begin{pmatrix} (\mu_1)^2 & & \\ & \ddots & \\ & & (\mu_M)^2 \end{pmatrix} U \implies |A| = U^* \begin{pmatrix} \mu_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \mu_M \end{pmatrix} U$$

Eigenwerte  $\mu_m$  von  $|A|$  heißen Singulärwerte von  $A$ . Ordnung

$$0 \leq \mu_M \leq \mu_{M-1} \leq \dots \leq \mu_1$$

## Bemerkung 7.13

Auch wenn  $N = M$  gilt nicht immer  $|A| = |A^*|$ , es sei denn  $N = 1$

Tatsächlich:  $|A| = |A^*| \iff A$  normal

Aber positive Singulärwerte von  $A$  und  $A^*$  sind gleich (später)

## Satz 7.14

Sei  $A \in \text{Mat}(N \times M, \mathbb{C})$ . Dann gilt

$$\text{Ker}(A) = \text{Ran}(A^*)^\perp$$

wobei orthogonales Komplement in  $\mathbb{C}^M$  bez. Standardskalarprodukt

Zudem

$$\text{Ker}(A) = \text{Ker}(A^*A) \quad , \quad \text{Ran}(A) = \text{Ran}(AA^*)$$

Die Ränge von  $A$ ,  $A^*$ ,  $A^*A$ ,  $AA^*$ ,  $|A|$  und  $|A^*|$  sind allesamt gleich, d.h.

$$\begin{aligned} \dim(\text{Ran}(A)) &= \dim(\text{Ran}(A^*)) \\ &= \dim(\text{Ran}(A^*A)) \\ &= \dim(\text{Ran}(AA^*)) \end{aligned}$$

Bemerkung: Erste Aussage verallgemeinert Satz 4.44

**Beweis.** Mit Lemma 4.30

$$\begin{aligned}v \in \text{Ker}(A) &\iff \langle w | Av \rangle = 0 \quad \forall w \in \mathbb{C}^N \\ &\iff \langle A^* w | v \rangle = 0 \quad \forall w \in \mathbb{C}^N \\ &\iff v \in \text{Ran}(A^*)^\perp\end{aligned}$$

somit erste Behauptung. Klar ist  $\text{Ker}(A) \subset \text{Ker}(A^*A)$ ,  
aber  $\text{Ker}(A^*A) \subset \text{Ker}(A)$  gilt auch, weil für  $v \in \text{Ker}(A^*A)$

$$\|Av\|^2 = \langle Av | Av \rangle = \langle v | A^*Av \rangle = 0 \implies Av = 0$$

Hiermit

$$\text{Ran}(A^*A) = \text{Ker}(A^*A)^\perp = \text{Ker}(A)^\perp = \text{Ran}(A^*)$$

also  $\dim(\text{Ran}(A^*A)) = \dim(\text{Ran}(A^*))$ , und analog für  $AA^*$ . Nun:

$$\begin{aligned}\dim(\text{Ran}(A^*)) &= M - \dim(\text{Ran}(A^*)^\perp) = M - \dim(\text{Ker}(A)) \\ &= M - (M - \dim(\text{Ran}(A))) = \dim(\text{Ran}(A))\end{aligned}$$

wobei im vorletzten Schritt der Rangsatz für  $A$  verwandt wird □

## Satz 7.15 (Singulärwertzerlegung)

Sei  $A \in \text{Mat}(N \times M, \mathbb{C})$ . Dann gibt es:

- $W \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{C})$  unitär
- $U \in \text{Mat}(M \times M, \mathbb{C})$  unitär
- $D \in \text{Mat}(N \times M, \mathbb{C})$  Diagonalmatrix (nicht quadratisch)

so dass

$$A = WDU$$

Auf der Diagonale von  $D$  stehen die Singulärwerte von  $A$ .

## Beweis.

Zunächst Fall  $N = M$  und  $A$  invertierbar

Nach Definition  $|A| = U^*DU$  mit  $U$  unitär und  $D > 0$  invertierbar

Also  $D = U|A|U^*$

Also setze  $W = AU^*D^{-1}$ , so dass  $A = WDU$  wie gewünscht

Noch zu zeigen ist, dass  $W$  unitär ist:

$$\begin{aligned}W^*W &= (AU^*D^{-1})^*AU^*D^{-1} \\&= D^{-1}UA^*AU^*D^{-1} \\&= D^{-1}D^2D^{-1} \\&= \mathbf{1}\end{aligned}$$

Da  $W$  invertierbar, gilt auch  $W^* = W^{-1}$  und  $WW^* = \mathbf{1}$

Fall  $M > N$  ( $M < N$  analog)  $\implies \text{rk}(A) \leq N \implies \mu_{N+1} = 0$ . Setze

$$D = \begin{pmatrix} \mu_1 & & 0 & \dots & 0 \\ & \ddots & \vdots & & \vdots \\ & & \mu_N & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix} \in \text{Mat}(N \times M, \mathbb{C})$$

Sei  $r = \text{rk}(A)$ . Also  $\mu_r > 0$  und  $\mu_{r+1} = 0$ . Mit Standardbasis  $e_n \in \mathbb{C}^M$

$$A U^* e_n = 0 \quad , \quad n = r + 1, \dots, M \quad (7.1)$$

Dann

$$w_n = \frac{1}{\mu_n} A U^* e_n \quad , \quad n = 1, \dots, r \quad (7.2)$$

wohldefiniert und

$$\langle w_n | w_m \rangle = \frac{1}{\mu_n} \frac{1}{\mu_m} \langle A U^* e_n | A U^* e_m \rangle = \frac{1}{\mu_n} \frac{1}{\mu_m} \langle e_n | U A^* A U^* e_m \rangle = \delta_{n,m}$$

Also  $w_1, \dots, w_r \in \mathbb{C}^N$  orthonormal. Ergänze zu ONB  $W = (w_1, \dots, w_N)$

Zusammen ergeben dann (7.1) und (7.2) nach Auswertung auf  $e_n$

$$W D = A U^*$$





Algorithmus (Kochrezept) zur Bestimmung der Singulärwertzerlegung:

- Berechne  $A^*A$
- Führe unitäre Diagonalisierung  $A^*A = U^*\hat{D}U$  durch
- Bilde  $D$  (von gleicher Größe wie  $A$ ) aus  $\hat{D}$
- Berechne die Bildvektoren  $w_n = \frac{1}{\mu_n}AU^*e_n$  für  $n = 1, \dots, r = \text{rk}(A)$
- Vervollständige  $w_1, \dots, w_r$  zu einer Orthonormalbasis
- Bilde  $W$

Alternativ: erst Singulärwertzerlegung von  $A^*$

Durch Adjungieren dann die Singulärwertzerlegung von  $A$

Dies kann weniger Rechenaufwand bedeuten, wenn  $M > N$

## 8 Hermitische Formen und Quadriken

**Erinnerung** (Definition 2.12):  $B : V \times V \rightarrow \mathbb{K}$  Bilinearform  $\iff$

$$B(v + \lambda w, v' + \lambda' w') = B(v, v') + \lambda B(w, v') + \lambda' B(v, w') + \lambda \lambda' B(w, w')$$

Dann:  $B$  symmetrisch  $\iff B(v, w) = B(w, v)$  für alle  $v, w \in V$

$B$  antisymmetrisch  $\iff B(v, w) = -B(w, v)$  für alle  $v, w \in V$

Beispiel 2.13 betrachtet Bilinearformen  $B : \mathbb{C}^N \times \mathbb{C}^N \rightarrow \mathbb{C}$  der Gestalt

$$B(v, w) = \sum_{m,n=1}^N v_m A_{m,n} w_n \quad , \quad v = \begin{pmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_N \end{pmatrix} , \quad w = \begin{pmatrix} w_1 \\ \vdots \\ w_N \end{pmatrix}$$

wobei  $A \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{K})$ . Bez. Basis sieht jede Bilinearform so aus.

Dann:  $B$  symmetrisch  $\iff A^T = A$  symmetrisch

$B$  antisymmetrisch  $\iff A^T = -A$  antisymmetrisch

## Definition 8.1

Eine Abbildung  $Q : V \times V \rightarrow \mathbb{K}$  heißt Sesquilinearform auf  $V$ , falls  $Q$  antilinear im ersten Argument und linear im zweiten Argument:

$$Q(v + \lambda w, v' + \lambda' w') = Q(v, v') + \bar{\lambda} Q(w, v') + \lambda' Q(v, w') + \bar{\lambda} \lambda' Q(w, w')$$

- (i)  $Q$  hermitisch  $\iff Q(v, w) = \overline{Q(w, v)}$  für  $v, w \in V$
- (ii)  $Q$  anti-hermitisch  $\iff Q(v, w) = -\overline{Q(w, v)}$  für  $v, w \in V$
- (iii)  $Q$  positiv definit  $\iff Q(v, v) > 0$  für  $v \in V \setminus \{0\}$
- (iv)  $Q$  positiv semi-definit  $\iff Q(v, v) \geq 0$  für  $v \in V$
- (v) Analog: negative Definitheit und Semidefinitheit von  $Q$
- (vi)  $Q$  nicht ausgeartet  $\iff \forall v \in V \setminus \{0\} \exists w \in V$  mit  $Q(v, w) \neq 0$
- (vii) Wenn  $\mathcal{B} = (b_1, \dots, b_N)$  Basis von  $V$ , so darstellende Matrix von  $Q$

$$Q_{\mathcal{B}} = (Q(b_n, b_m))_{n,m=1,\dots,N}$$

## Bemerkung 8.2

1. Falls  $\mathbb{K} = \mathbb{R}$  gilt: Bilinearform = Sesquilinearform
2. Skalarprodukte sind immer auch hermitesche Sesquilinearformen  
Hinzu kommen noch die Positivität und Nichtentartung
3. Bezeichnung: *sesqui* = *semis* *que* = *anderthalb*
4. Menge der Sesquilinearformen auf  $V$  ist  $\mathbb{K}$ -Vektorraum

## Beispiel 8.3

Sei  $V = \mathbb{K}^N$  und  $A \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{K})$ . Definiere  $Q : V \times V \rightarrow \mathbb{K}$  durch

$$Q(v, w) = \langle v | Aw \rangle = \sum_{n,m=1}^N \bar{v}_n A_{n,m} w_m, \quad v = \begin{pmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_N \end{pmatrix}, \quad w = \begin{pmatrix} w_1 \\ \vdots \\ w_N \end{pmatrix}$$

$Q$  ist Sesquilinearform. Nach folgendem Satz ist dies Standardform

## Satz 8.4

Sei  $\mathcal{B} = (b_1, \dots, b_N)$  Basis von  $V$  und sei zugehörige Koordinatenabbildung  $K = (b_1, \dots, b_N)^{-1} : V \rightarrow \mathbb{K}^N$ . Dann

$$Q(v, w) = \langle K(v) |_{Q_{\mathcal{B}}} K(w) \rangle$$

wobei rechts Standardskalarprodukt auf  $\mathbb{K}^N$  steht. Es gilt:

- (i)  $Q$  hermitisch  $\iff Q_{\mathcal{B}} = (Q_{\mathcal{B}})^*$  selbstadjungiert (auch hermitisch)
- (ii)  $Q$  anti-hermitisch  $\iff Q_{\mathcal{B}} = -(Q_{\mathcal{B}})^*$  antiselbstadjungiert
- (iii)  $Q$  positiv definit  $\iff Q_{\mathcal{B}} > 0$
- (iv)  $Q$  positiv semi-definit  $\iff Q_{\mathcal{B}} \geq 0$
- (v) Wenn  $\mathcal{C}$  weitere Basis,  $K' = \mathcal{C}^{-1}$  und  $M = K(K')^{-1}$ , dann

$$Q_{\mathcal{C}} = M^* Q_{\mathcal{B}} M$$

**Beweis.** Koordinatenabbildung ist

$$K(v) = \begin{pmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_N \end{pmatrix}, \quad \text{für } v = \sum_{n=1}^N v_n b_n$$

und analog für  $K(w)$ . Einsetzen ergibt

$$\langle K(v) | Q_B K(w) \rangle = \sum_{n,m=1}^N \overline{v_n} (Q_B)_{n,m} w_m = \sum_{n,m=1}^N \overline{v_n} Q(b_n, b_m) w_m = Q(v, w)$$

Zu (i):

$$\overline{Q(v, w)} = \langle Q_B K(w) | K(v) \rangle = \langle K(w) | (Q_B)^* K(v) \rangle$$

was gleich  $Q(w, v) = \langle K(w) | Q_B K(v) \rangle$  für alle  $v, w \iff Q_B = (Q_B)^*$

Analog folgt (ii). (iii) und (iv) sind Umformulierungen von Satz 7.4. Nun:

$$\begin{aligned} \langle K(v) | Q_B K(w) \rangle &= \langle K(K')^{-1} K'(v) | Q_B K(K')^{-1} K'(w) \rangle \\ &= \langle K'(v) | M^* Q_B M K'(w) \rangle \implies (v) \end{aligned}$$



## Definition 8.5

Quadratische Matrizen  $A, B \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{K})$  hermitisch kongruent  $\iff \exists$  invertierbares  $M \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{K})$  mit

$$A = M^* B M$$

$A, B \in \text{Mat}(N \times N, \mathbb{K})$  kongruent  $\iff A = M^T B M$  für invertierbares  $M$

## Bemerkung 8.6

Kongruenz und hermitische Kongruenz sind Äquivalenzrelationen

## Satz 8.7 (Normalform für hermitische Sesquilinearformen)

Zu hermitischer Sesquilinearform  $Q$  existiert Basis  $\mathcal{B}$  mit

$$Q_{\mathcal{B}} = \begin{pmatrix} \mathbf{1}_{N_+} & 0 & 0 \\ 0 & 0_{N_0} & 0 \\ 0 & 0 & -\mathbf{1}_{N_-} \end{pmatrix}, \quad N_+ + N_0 + N_- = N$$

**Beweis.** Zunächst  $\mathbb{K} = \mathbb{C}$  und  $\mathcal{C} = (c_1, \dots, c_N)$  beliebige Basis

Nach Satz 8.4 ist  $Q_{\mathcal{C}} = (Q_{\mathcal{C}})^*$  und mit Spektralsatz

$$U^* Q_{\mathcal{C}} U = \begin{pmatrix} z'_1 & & \\ & \ddots & \\ & & z'_N \end{pmatrix}, \quad U \text{ unitär, } z'_n \in \mathbb{R}$$

Ordnung  $z'_n \geq z'_{n+1}$ . Nun  $N_{\pm}$  Anzahl positiver/negativer Eigenwerte

Mit  $N_0 = N - N_+ - N_-$  gilt  $z'_{N_++1} = \dots = z'_{N_++N_0} = 0$ . Definiere  $D > 0$

$$\begin{pmatrix} z'_1 & & \\ & \ddots & \\ & & z'_N \end{pmatrix} = D \begin{pmatrix} \mathbf{1}_{N_+} & 0 & 0 \\ 0 & 0_{N_0} & 0 \\ 0 & 0 & -\mathbf{1}_{N_-} \end{pmatrix} D$$

Dann  $\mathcal{B} = \mathcal{C}M$  mit Basiswechsel  $M = UD^{-1}$  weil

$$(UD^{-1})^* Q_{\mathcal{C}} (UD^{-1}) = \begin{pmatrix} \mathbf{1}_{N_+} & 0 & 0 \\ 0 & 0_{N_0} & 0 \\ 0 & 0 & -\mathbf{1}_{N_-} \end{pmatrix}$$

Falls  $\mathbb{K} = \mathbb{R}$ , kann  $U$  orthogonal gewählt werden. □



Erster Teil obigen Beweises zeigt:

### Satz 8.8 (Hauptachsentransformation)

$(V, \langle \cdot | \cdot \rangle)$   $\mathbb{K}$ -Vektorraum mit Skalarprodukt  
und  $Q$  hermitische Sesquilinearform  $\implies \exists$  ONB  $\mathcal{B}$  mit

$$Q_{\mathcal{B}} = \begin{pmatrix} z'_1 & & \\ & \ddots & \\ & & z'_N \end{pmatrix}$$

### Satz 8.9 (Trägheitssatz von Sylvester)

Zahlen  $N_+$ ,  $N_0$  und  $N_-$  aus Satz 8.7 sind

$$N_+ = \max\{\dim(U) \mid U \text{ Unterraum mit } Q(u, u) > 0 \ \forall u \in U \setminus \{0\}\}$$

$$N_0 = \max\{\dim(U) \mid U \text{ Unterraum mit } Q(v, u) = 0 \ \forall v \in V \text{ und } u \in U\}$$

$$N_- = \max\{\dim(U) \mid U \text{ Unterraum mit } Q(u, u) < 0 \ \forall u \in U \setminus \{0\}\}$$

Insbesondere:  $N_+$ ,  $N_0$  und  $N_-$  von  $M^* Q_{\mathcal{B}} M$  unabhängig von  $M$

### Korollar 8.10

Sei  $Q$  eine hermitesche Sesquilinearform

- (i)  $Q$  positiv definit  $\iff N_0 = N_- = 0$
- (ii)  $Q$  positiv semi-definit  $\iff N_- = 0$
- (iii)  $Q$  nicht ausgeartet  $\iff N_0 = 0$

### Definition 8.11

Sei  $Q$  eine hermitesche Sesquilinearform

- (i) Trägheit (auf Englisch *inertia*) von  $Q$  ist Tupel  $(N_+, N_0, N_-)$
- (ii) Signatur von  $Q$  ist  $N_+ - N_-$
- (iii) Witt Index von  $Q$  ist  $N_0 + \min\{N_+, N_-\}$

### Bemerkung 8.12

Dies sind sogenannte Invarianten der hermiteschen Sesquilinearform

## Beispiel 8.13 (Indefinite Metrik)

Sei  $V = \mathbb{R}^4$  Minkovski Raum-Zeit versehen mit Minkovski Produkt

$$Q(v, v') = xx' + yy' + zz' - tt' \quad , \quad v = \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \\ t \end{pmatrix} , \quad v' = \begin{pmatrix} x' \\ y' \\ z' \\ t' \end{pmatrix}$$

Dies ist Bilinearform und hier im Reellen auch Sesquilinearform

Wenn  $\mathcal{B}$  Standardbasis,

$$Q_{\mathcal{B}} = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & & 1 & \\ & & & -1 \end{pmatrix}$$

Also Trägheit  $(3, 1)$

### Beispiel 8.14 (Anti-hermitische Bilinearform)

Sei  $V = \mathbb{R}^{2N}$ . Vektoren  $v \in V$  werden mit  $v = \begin{pmatrix} u \\ w \end{pmatrix}$  bezeichnet, wobei  $u, w \in \mathbb{R}^N$ . Wenn  $v' = \begin{pmatrix} u' \\ w' \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{2N}$ , dann

$$Q(v, v') = \langle w | u' \rangle - \langle u | w' \rangle$$

anti-hermitische Bilinearform. Bez. Standardbasis  $\mathcal{B}$  des  $\mathbb{R}$  ist

$$Q_{\mathcal{B}} = \begin{pmatrix} 0 & -\mathbf{1}_N \\ \mathbf{1}_N & 0 \end{pmatrix}$$

Diese Bilinearform heißt auch symplektische Form

## Definition 8.15 (Quadriken)

Reelles quadratisches Polynom  $P$  in  $N$  Variablen  $x_1, \dots, x_N$ :

$$P(x_1, \dots, x_N) = \sum_{n,m=1}^N \rho_{n,m} x_n x_m + \sum_{n=1}^N \rho_n x_n + \rho \quad (8.1)$$

wobei  $\rho_{n,m}, \rho_n, \rho \in \mathbb{R}$ . Reelle Quadrik  $\mathcal{Q}$  im  $\mathbb{R}^N$  ist Nullstellenmenge:

$$\mathcal{Q} = \{(x_1, \dots, x_N) \in \mathbb{R}^N \mid P(x_1, \dots, x_N) = 0\}$$

## Satz 8.16

$\exists A = A^* = (a_{n,m})_{n,m=1,\dots,N}$ ,  $a_0 \in \mathbb{R}^N$  und  $a_{0,0} \in \mathbb{R}$  mit

$$P(x_1, \dots, x_N) = \langle x | Ax \rangle + 2 \langle a_0 | x \rangle + a_{0,0} \quad , \quad x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_N \end{pmatrix}$$

**Beweis.** Ausgehend von Darstellung (8.1) setze

$$a_{n,m} = \frac{1}{2}(p_{n,m} + p_{m,n}) \quad , \quad a_{0,n} = \frac{1}{2}p_n \quad , \quad a_{0,0} = p$$

Da  $x_n x_m = x_m x_n$ , gilt dann die Darstellungsformel □

### Korollar 8.17

*Umzuschreiben mit Hilfe von  $A' = (a_{n,m})_{n,m=0,\dots,N}$ :*

$$P(x_1, \dots, x_N) = \langle x' | A' x' \rangle \quad , \quad A' = \begin{pmatrix} a_{0,0} & (a_0)^T \\ a_0 & A \end{pmatrix} \quad , \quad x' = \begin{pmatrix} 1 \\ x \end{pmatrix}$$

## Definition 8.18 (Affine Abbildung)

Abbildung  $F : V \rightarrow V$  heißt affin

$\iff \exists$  lineare Abbildung  $T \in \mathcal{L}(V)$  und  $b \in V$  mit

$$F(v) = Tv + b$$

- (i) Falls  $T = \mathbf{1}_V$ , heißt  $F$  eine Translation
- (ii) Eine Affinität ist eine bijektive affine Abbildung
- (iii) Falls  $V$  Skalarprodukt hat und  $T$  orthogonal, heißt  $F$  euklidische Bewegung

Zugehörig zu affiner Abbildung wird  $F' \in \mathcal{L}(\mathbb{K} \oplus V)$  definiert via

$$F' = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ b & T \end{pmatrix}$$

Hierbei  $\mathbb{K} \oplus V$  der  $\mathbb{K}$ -Vektorraum (die direkte Summe), gegeben durch Menge  $\mathbb{K} \times V$  versehen mit natürlicher Vektorraumstruktur

## Bemerkung 8.19

Inverse der Affinität  $F(v) = Tv + b$  ist  $F^{-1}(v) = T^{-1}v - T^{-1}b$

Also: Affinitäten bilden Gruppe mit Translationen als Untergruppe.

## Satz 8.20 (affine Abbildungen $\cong$ lineare auf $\mathbb{K} \oplus V$ )

$F, G$  affin auf  $V$  und zu  $v \in V$  setze  $v' = \begin{pmatrix} 1 \\ v \end{pmatrix} \in \mathbb{K} \oplus V$

Dann gelten folgende Identitäten:

- (i)  $F'v' = F(v)'$ , wobei  $F'v'$  Matrix-Vektormultiplikation in  $\mathbb{K} \oplus V$
- (ii)  $(F \circ G)' = F'G'$
- (iii)  $(F^{-1})' = (F')^{-1}$ , falls  $F$  eine Affinität ist

Bild der Zuordnung  $F \mapsto F'$  ist Untergruppe von  $GL(\mathbb{K} \oplus V)$ ,  
genauer gegeben durch obere Dreiecksmatrizen

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ b & T \end{pmatrix}$$



**Beweis.** In der Tat,

$$F'v' = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ b & T \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ v \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ b + Tv \end{pmatrix} = F(v)'$$

und ähnlich

$$F'G' = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ b & T \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ c & S \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ b + Tc & TS \end{pmatrix} = (F \circ G)'$$

Hieraus folgt auch (iii). □

## Satz 8.21

Sei  $Q$  Quadrik im  $\mathbb{R}^N$  und  $F$  Affinität auf dem  $\mathbb{R}^N$   
 $\implies$  Bild  $F(Q)$  ist eine Quadrik

**Beweis.** Nach Satz 8.16 ist Quadrik von Gestalt

$$Q = \{x \in \mathbb{R}^N \mid \langle x' \mid A' x' \rangle = 0\}$$

wobei  $A' = (A')^T$  quadratische Matrix der Größe  $N+1$ . Nach Satz 8.20

$$\begin{aligned} F(Q) &= \{F(x) \in \mathbb{R}^N \mid \langle x' \mid A' x' \rangle = 0\} \\ &= \{y \in \mathbb{R}^N \mid \langle (F^{-1}y)' \mid A' (F^{-1}y)' \rangle = 0\} \\ &= \{y \in \mathbb{R}^N \mid \langle (F^{-1})' y' \mid A' (F^{-1})' y' \rangle = 0\} \\ &= \{y \in \mathbb{R}^N \mid \langle y' \mid ((F')^{-1})^T A' (F')^{-1} y' \rangle = 0\} \end{aligned}$$

Da  $((F')^{-1})^T A' (F')^{-1}$  wieder symmetrisch, liegt Quadrik vor. □

## Satz 8.22 (Affine Normalformen von reellen Quadriken)

Sei  $Q$  eine Quadrik im  $\mathbb{R}^N$  von der Form

$$\begin{aligned} Q &= \{x \in \mathbb{R}^N \mid \langle x | Ax \rangle + 2\langle a_0 | x \rangle + a_{0,0} = 0\} \\ &= \{x \in \mathbb{R}^N \mid \langle x' | A'x' \rangle = 0\} \end{aligned}$$

Trägheit von  $A$  sei  $(N_+, N_0, N_-) = (k, N - k - K, K)$

Zudem seien Ränge  $r = \text{rk}(A)$  und  $r' = \text{rk}(A')$ , d.h.  $k + K = r$

$\implies \exists$  Affinität  $F$  auf  $\mathbb{R}^N$  mit  $F(Q)$  in einer der Normalformen (Typen):

- (I)  $y_1^2 + \dots + y_k^2 - y_{k+1}^2 - \dots - y_r^2 = 0$  falls  $r = r'$
- (II)  $y_1^2 + \dots + y_k^2 - y_{k+1}^2 - \dots - y_r^2 = \pm 1$  falls  $r + 1 = r'$
- (III)  $y_1^2 + \dots + y_k^2 - y_{k+1}^2 - \dots - y_r^2 + 2y_{r+1} = 0$  falls  $r + 2 = r'$

**Beweis.** Konstruktiv! Siehe Literatur



## Liste der Normalformen von Quadriken in Dimension $N = 2$

Typ	$r$	$r'$	$k$	Gleichung	Quadrik
I	0	0	0	$0 = 0$	Ebene $\mathbb{R}^2$
I	1	1	1	$x_1^2 = 0$	Gerade
I	2	2	1	$x_1^2 - x_2^2 = 0$	Geradenpaar mit Schnitt
I	2	2	2	$x_1^2 + x_2^2 = 0$	Punkt
II	1	2	1	$x_1^2 = 1$	paralleles Geradenpaar
II	2	3	1	$x_1^2 - x_2^2 = 1$	Hyperbel
II	2	3	2	$x_1^2 + x_2^2 = 1$	Kreis
III	1	3	1	$x_1^2 + 2x_2 = 0$	Parabel

Beachte: Normalform der Ellipse im Satz 8.22 ist Kreis  
(affine Abbildungen erlauben es, die Hauptachsen zu normieren)

Andere Situation wenn nur euklidische Bewegungen

Dimension  $N = 3$ : Liste der Normalformen noch überschaubar:

Typ	$r$	$r'$	$k$	$K$	Gleichung	Quadrik
I	0	0	0	0	$0 = 0$	$\mathbb{R}^3$
I	1	1	1	0	$x_1^2 = 0$	Ebene
I	2	2	1	1	$x_1^2 - x_2^2 = 0$	Ebenenpaar mit Schnitt
I	2	2	2	0	$x_1^2 + x_2^2 = 0$	Gerade
I	3	3	2	1	$x_1^2 + x_2^2 - x_3^2 = 0$	Kreiskegel
I	3	3	3	0	$x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 = 0$	Punkt
II	1	2	1	0	$x_1^2 = 1$	paralleles Ebenenpaar
II	2	3	1	1	$x_1^2 - x_2^2 = 1$	hyperbolischer Zylinder
II	2	3	2	0	$x_1^2 + x_2^2 = 1$	Kreiszyylinder
II	3	4	1	2	$x_1^2 - x_2^2 - x_3^2 = 1$	zweischaliges Hyperboloid
II	3	4	2	1	$x_1^2 + x_2^2 - x_3^2 = 1$	einschaliges Hyperboloid
II	3	4	3	0	$x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 = 1$	Kugel
III	1	3	1	0	$x_1^2 + 2x_2 = 0$	parabolischer Zylinder
III	2	4	1	1	$x_1^2 - x_2^2 + 2x_3 = 0$	hyperbolisches Paraboloid
III	2	4	2	0	$x_1^2 + x_2^2 + 2x_3 = 0$	elliptisches Paraboloid

# Geometrische Begriffe zu Sesquilinearformen

## Definition 8.23

$Q$  hermitische/anti-hermitische Sesquilinearform auf  $V$

- (i) Vektoren  $u, v \in V$  heißen  $Q$ -orthogonal  $\iff Q(u, v) = 0$
- (ii) Unterräume  $U, U'$   $Q$ -orthogonal (Kurzschreibweise  $U \perp_Q U'$ )  
 $\iff Q(u, u') = 0 \forall u \in U, u' \in U'$
- (iii)  $Q$ -orthogonales Komplement eines Unterraumes  $U$

$$U^{\perp_Q} = \{v \in V \mid Q(v, u) = 0 \text{ für alle } u \in U\}$$

- (iv) Unterraum  $U$  ist  $Q$ -isotrop  $\iff Q(u, u) = 0$  für alle  $u \in U$ .
- (v)  $U$  ist  $Q$ -Lagrange  $\iff U$  maximal als  $Q$ -isotroper Unterraum
- (vi) Unterraum  $U$   $Q$ -positiv  $\iff Q(u, u) > 0$  für alle  $u \in U \setminus \{0\}$

## Bemerkung 8.24

Wort *isotrop* Erfindung der Mathematiker des 19ten Jahrhundert

## Satz 8.25

$Q$  hermitisch und  $U$  Unterraum von  $V$

- (i)  $U \subset (U^{\perp_Q})^{\perp_Q}$
- (ii)  $U$  ist  $Q$ -isotrop genau dann, wenn  $U \subset U^{\perp_Q}$ .
- (iii)  $U$   $Q$ -Lagrange  $\implies \dim(U) = \text{Witt-Index} = N_0 + \min\{N_+, N_-\}$ .

Wenn  $Q$  zudem nicht entartet, so

- (iv)  $\dim(U) + \dim(U^{\perp_Q}) = \dim(V)$
- (v)  $U = (U^{\perp_Q})^{\perp_Q}$

**Beweis** zum Teil nicht schwer (siehe Literatur) □

## Bemerkung 8.26

Analoge Aussagen für anti-hermitische Bilinearformen, also insbesondere symplektische Form.

## Definition 8.27

$Q$  eine hermitische oder anti-hermitische Sesquilinearform auf  $V$   
Lineare Abbildung  $T \in \mathcal{L}(V)$  heißt  $Q$ -unitär  $\iff$

$$Q(Tv, Tw) = Q(v, w) \quad \forall v, w \in V$$

## Satz 8.28

*Die  $Q$ -unitären bilden Gruppe bez. Hintereinanderausführung*

**Beweis.** Seien  $S, T \in \mathcal{L}(V)$  beide  $Q$ -unitär. Dann für alle  $v, w \in V$ :

$$Q(STv, STw) = Q(Tv, Tw) = Q(v, w)$$

□

## Bemerkung 8.29

Weyl's 10 sogenannten Klassische Gruppen von dieser Gestalt.  
Hier zwei Beispiele.



## Beispiel 8.30

Sei  $V = \mathbb{C}^{N+M}$  und Lorentzform der Signatur  $(N, M)$

$$Q(v, w) = \langle v | J w \rangle \quad J = \begin{pmatrix} \mathbf{1}_N & 0 \\ 0 & -\mathbf{1}_M \end{pmatrix}$$

Lorentzgruppe  $U(N, M)$  der Signatur  $(N, M)$  zugehörige Gruppe  
Für Matrix  $A$  der Größe  $N + M$

$$Q(Av, Aw) = \langle Av | JA w \rangle = \langle v | (A^* J A) w \rangle, \quad Q(v, w) = \langle v | J w \rangle$$

Also

$$U(N, M) = \{A \in \text{Mat}((N + M) \times (N + M), \mathbb{C}) \mid A^* J A = J\}$$

Wenn  $A$  reell und  $(N, M) = (3, 1)$ , heißt  $A$  Lorentztransformation

## Beispiel 8.31

Sei  $V = \mathbb{R}^{2N}$  und symplektische Form

$$Q(v, w) = \langle v | I w \rangle, \quad I = \begin{pmatrix} 0 & -\mathbf{1}_N \\ \mathbf{1}_N & 0 \end{pmatrix}$$

Zugehörige Gruppe  $SP(2N, \mathbb{R})$  heißt symplektische Gruppe

Matrix  $A \in \text{Mat}(2N \times 2N, \mathbb{R})$  symplektisch  $\Leftrightarrow$

$$A^T I A = I$$

analog wie oben (Unterschied ist  $I$  und  $\mathbb{R}$  statt  $J$  und  $\mathbb{C}$ )

## Satz 8.32 (Spektraltheorie in Lorentzgruppe)

Sei  $A \in U(N, M)$  und  $J$  wie oben. Dann gilt:

(i) Spektrum hat Spiegelsymmetrie am Einheitskreis:

$$\text{Spec}(A) = (\overline{\text{Spec}(A)})^{-1}$$

(ii) Wenn  $Av = zv$  und  $Aw = \zeta w$  mit  $\bar{z}\zeta \neq 1$ , dann  $v \perp_J w$ .

(iii) Die gesamte algebraische Multiplizität aller Eigenwerte auf Einheitskreis  $\mathbb{S}^1$  ist mindestens Signatur  $|N - M|$

**Beweis.** (i) Aus  $J^{-1} = J$  folgt  $A^{-1} = JA^*J$ . Also

$$p_A(z) = \det(z\mathbf{1} - A) = \overline{\det(J) \det(\bar{z}\mathbf{1} - A^*) \det(J)} = \overline{p_{A^{-1}}(\bar{z})}$$

Somit

$$\text{Spec}(A) = \overline{\text{Spec}(A^{-1})} = \overline{\text{Spec}(A)^{-1}}$$

nach spektralem Abbildungssatz (Satz 5.18)

(ii) Aussage  $v \perp_J w$  äquivalent zu  $\langle v | Jw \rangle = 0$ . Nun

$$\langle v | Jw \rangle = \frac{1}{\bar{z}\zeta} \langle Av | JA w \rangle = \frac{1}{\bar{z}\zeta} \langle v | A^* J A w \rangle = \frac{1}{\bar{z}\zeta} \langle v | Jw \rangle$$

so dass aus Annahme  $\bar{z}\zeta \neq 1$  tatsächlich  $\langle v | Jw \rangle = 0$  folgt.

(iii) Vereinfachende Annahme: keine nicht-trivialen Jordan Blöcke  
 $U$  Unterraum aufgespannt von Eigenvektoren zu Eigenwerten  $|\lambda| > 1$

Nach (ii) ist  $U$  isotrop

Nach Satz 8.25 ist  $\dim(U)$  beschränkt durch den Witt-Index  $\min\{N, M\}$

Analog: Unterraum zu Eigenwerten  $|\lambda| < 1$  hat Dimension  $\min\{N, M\}$

Also liegen  $N + M - 2 \min\{N, M\} = |N - M|$  Eigenwerte auf  $S^1$   $\square$

## 9 Riemann Integral für Funktionen einer Variablen

Integral = Fläche zwischen Funktion  $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  und  $x$ -Achse

$$\approx \sum_n (x_n - x_{n-1}) f(\xi_n) \text{ mit Zwischenpunkten } \xi_n \in [x_{n-1}, x_n]$$

**Alternative:** Lebesgue Integral durch Zerlegung der  $y$ -Achse

### Definition 9.1

- (i) Zerlegung  $Z$  des endlichen Intervalls  $[a, b]$  ist gegeben durch Punkte  $a = x_0 < x_1 < \dots < x_N = b$  mit endlichem  $N \in \mathbb{N}$
- (ii) Zerlegung  $Z'$  feiner als Zerlegung  $Z$  (Schreibweise  $Z \leq Z'$ )  
 $\iff$  jeder Punkt in  $Z$  ist auch in  $Z'$
- (iii) Gegeben Zerlegungen  $Z$  und  $Z'$ , entsteht Verfeinerung  $Z \cup Z'$  durch deren Überlagerung
- (iv)  $\mathcal{F}(Z) = \max_{n=1, \dots, N} \Delta x_n$  mit  $\Delta x_n = x_n - x_{n-1}$  ist Feinheit von  $Z$

## Definition 9.2 (Riemann Integral)

$f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  Funktion und  $Z$  Zerlegung von  $[a, b]$

(i) Untersumme  $U_Z(f)$  und Obersumme  $O_Z(f)$  sind

$$U_Z(f) = \sum_{n=1}^N \Delta x_n \cdot m_n, \quad m_n = \inf\{f(x) \mid x \in [x_{n-1}, x_n]\}$$

$$O_Z(f) = \sum_{n=1}^N \Delta x_n \cdot M_n, \quad M_n = \sup\{f(x) \mid x \in [x_{n-1}, x_n]\}$$

(ii) Unteres und oberes Riemann Integral:

$$U(f) = \sup_Z U_Z(f), \quad O(f) = \inf_Z O_Z(f)$$

(iii)  $f$  Riemann integrierbar  $\iff U(f) = O(f) \in \mathbb{R}$ . Dann

$$\int_a^b dx f(x) = U(f) = O(f) = \int_a^b f(x) dx = \int_{[a,b]} dx f(x)$$

### Bemerkung 9.3

$f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  unbeschränkt  $\implies O_Z(f) = \infty$  für alle  $Z$

Riemann integrierbare Funktionen sind also immer beschränkt

### Lemma 9.4

$Z, Z'$  Zerlegungen von  $[a, b] \implies U_Z(f) \leq O_{Z'}(f)$

Somit  $U(f) \leq O(f)$

**Beweis:** Behauptung klar für  $Z = Z'$

Sei zunächst  $Z \leq Z'$  und z.B.  $x_{n-1} = x'_{j-1} < x'_j < x'_{j+1} = x_n$ . Dann

$$\begin{aligned}\Delta x_n m_n &= \Delta x'_j m_n + \Delta x'_{j+1} m_n \\ &\leq \Delta x'_j m'_j + \Delta x'_{j+1} m'_{j+1} \quad (\text{weil inf über kleineres Intervall})\end{aligned}$$

Somit  $U_Z(f) \leq U_{Z'}(f)$ . Analog:  $O_Z(f) \geq O_{Z'}(f)$

Jetzt  $Z \leq Z \cup Z'$  und  $Z' \leq Z \cup Z'$ , so dass

$$U_Z(f) \leq U_{Z \cup Z'}(f) \leq O_{Z \cup Z'}(f) \leq O_{Z'}(f)$$



## Satz 9.5 (Riemannsches Integrabilitätskriterium)

$f$  integrierbar  $\iff \forall \varepsilon > 0 \exists$  Zerlegung  $Z$  mit  $O_Z(f) - U_Z(f) < \varepsilon$

**Beweis:** " $\implies$ "  $O(f) = U(f) \implies Z, Z'$  mit  $O_Z(f) - U_{Z'}(f) < \varepsilon$

$\implies O_{Z \cup Z'}(f) - U_{Z \cup Z'}(f) \leq O_Z(f) - U_{Z'}(f) < \varepsilon$  (Beweis Lemma 9.4)

" $\impliedby$ "  $0 \leq O(f) - U(f) \leq O_Z(f) - U_Z(f) < \varepsilon$  für geeignetes  $Z$  □

## Satz 9.6 (Verschärftes Riemannkriterium)

$f$  integrierbar

$\iff \forall \varepsilon > 0 \exists \delta > 0$  mit  $O_Z(f) - U_Z(f) < \varepsilon \forall Z$  mit  $\mathcal{F}(Z) < \delta$



**Beweis:** (Argument  $f$  in  $O_Z, U_Z$  unterdrückt) " $\Leftarrow$ " klar nach Satz 9.5

" $\Rightarrow$ " Sei  $\varepsilon > 0$ . Nach Satz 9.5  $\exists$  Zerlegung  $Z'$  mit  $O_{Z'} - U_{Z'} < \frac{\varepsilon}{3}$

Sei  $Z$  beliebige Zerlegung.

**Behauptung:**  $\exists$  von  $Z$  unabhängige Konstante  $C = C(f, Z')$  mit

$$O_Z - O_{Z \cup Z'} \leq C \mathcal{F}(Z), \quad U_{Z \cup Z'} - U_Z \leq C \mathcal{F}(Z)$$

**Begründung:** Seien  $x_n, x_{n+1}$  in  $Z$ .

Betrachte zugehörigen Beitrag  $B_n$  zu  $O_Z - O_{Z \cup Z'}$ .

Falls kein Punkt von  $Z'$  in  $[x_n, x_{n+1}]$ , ist  $B_n = 0$ .

Falls ein Punkt  $x'$  von  $Z'$  in  $[x_n, x_{n+1}]$ , gilt:

$$\begin{aligned} B_n &= (x_{n+1} - x_n) \sup_{[x_n, x_{n+1}]} f - (x_{n+1} - x') \sup_{[x', x_{n+1}]} f - (x' - x_n) \sup_{[x_n, x']} f \\ &= (x_{n+1} - x') \left( \sup_{[x_n, x_{n+1}]} f - \sup_{[x', x_{n+1}]} f \right) + (x' - x_n) \left( \sup_{[x_n, x_{n+1}]} f - \sup_{[x_n, x']} f \right) \\ &\leq \mathcal{F}(Z) \left( \sup_{[a, b]} f - \inf_{[a, b]} f \right) \cdot 2 \end{aligned}$$

Falls  $k$  Punkte von  $Z'$  in  $[x_n, x_{n+1}]$ , gilt analog:

$$B_n \leq \mathcal{F}(Z) \left( \sup_{[a,b]} f - \inf_{[a,b]} f \right) (k + 1)$$

Summieren über Beitrag zeigt erste Behauptung. Zweite analog  
Somit

$$\begin{aligned} O_Z - U_Z &\leq |O_Z - O_{Z \cup Z'}| + |O_{Z \cup Z'} - U_{Z \cup Z'}| + |U_{Z \cup Z'} - U_Z| \\ &\leq C \mathcal{F}(Z) + \frac{\varepsilon}{3} + C \mathcal{F}(Z) \\ &< \varepsilon \end{aligned}$$

für  $\mathcal{F}(Z) < \delta = \frac{\varepsilon}{3C}$ .



## Definition 9.7

$f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  beschränkt

$Z$  Zerlegung von  $[a, b]$  mit Punkten  $x_0 < x_1 < \dots < x_N$

Seien  $\xi_n \in [x_{n-1}, x_n]$  Zwischenpunkte und setze  $\xi = (\xi_1, \dots, \xi_N)$

Die zugehörige Riemannsche Zwischensumme ist definiert als

$$S_{Z,\xi}(f) = \sum_{n=1}^N \Delta x_n \cdot f(\xi_n)$$

## Satz 9.8 (Zwischensummenbeschreibung des Integrals)

$f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  beschränkt. Dann:  $\int_a^b dx f(x) = I$

$\iff \forall \varepsilon > 0 \exists \delta > 0$  mit

$|S_{Z,\xi}(f) - I| < \varepsilon \quad \forall Z$  mit  $\mathcal{F}(Z) < \delta$  und  $\forall \xi$

**Beweis** " $\implies$ " Es gilt

$$U_Z - O_Z \leq U_Z - I \leq S_{Z,\xi} - I \leq O_Z - I \leq O_Z - U_Z$$

Somit  $|S_{Z,\xi} - I| < O_Z - U_Z < \varepsilon \quad \forall \mathcal{F}(Z) < \delta$  (nach Satz 9.6)

" $\impliedby$ " Zu  $\varepsilon > 0$  sei  $\delta > 0$ , so dass

$$|S_{Z,\xi} - I| < \frac{\varepsilon}{4} \quad \text{für } \mathcal{F}(Z) < \delta \quad \forall \text{Zwischenpunkte } \xi$$

Bestimme  $\xi$  und  $\xi'$ , so dass

$$|S_{Z,\xi} - O_Z| < \frac{\varepsilon}{4} \quad \text{und} \quad |S_{Z,\xi'} - U_Z| \leq \frac{\varepsilon}{4}$$

Dann

$$O_Z - U_Z \leq |O_Z - S_{Z,\xi}| + |S_{Z,\xi} - I| + |S_{Z,\xi'} - I| + |S_{Z,\xi'} - U_Z| < \varepsilon$$

SchlieÙe mit Satz 9.5 oder 9.6 □

## Korollar 9.9

$f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  Riemann integrierbar

$$\implies \int_a^b dx f(x) = \lim_{N \rightarrow \infty} \frac{b-a}{N} \sum_{n=1}^N f\left(a + \frac{n-t}{N}(b-a)\right) \quad \forall t \in [0, 1]$$

**Beweis:** Spezielle Zwischensumme mit  $\xi_n = a + \frac{n-t}{N}(b-a)$  □

## Beispiel 9.10 (Berechnung eines Integrals)

$$\begin{aligned} \int_a^b dx x^2 &= \lim_{N \rightarrow \infty} \frac{b-a}{N} \sum_{n=1}^N \left(a + \frac{n}{N}(b-a)\right)^2 \\ &= \lim_{N \rightarrow \infty} \frac{b-a}{N} \sum_{n=1}^N \left(a^2 + n \frac{2}{N}(b-a)a + \frac{1}{N^2}(b-a)^2 n^2\right) \\ &= \lim_{N \rightarrow \infty} \frac{b-a}{N} \left( Na^2 + \frac{2(b-a)a}{N} \frac{N(N+1)}{2} + \frac{(b-a)^2}{N^2} \frac{N(N+1)(2N+1)}{6} \right) \\ &= (b-a) \left( a^2 + (b-a)a + \frac{1}{3}(b-a)^2 \right) \\ &= (b-a) \frac{1}{3} (b^2 + ab + a^2) = \frac{1}{3} (b^3 - a^3) \end{aligned}$$

Länglich. Bessere Alternative später (Hauptsatz)

## Satz 9.11

*Jede stetige Funktion ist (Riemann) integrierbar*

**Beweis:** Da  $[a, b]$  kompakt,  $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  gleichmäßig stetig (Ana 1), d.h.  $\forall \varepsilon > 0 \exists \delta > 0$ , so dass  $|f(x) - f(x')| < \frac{\varepsilon}{b-a} \quad \forall |x - x'| < \delta$   
Für Zerlegung  $Z$  mit  $\mathcal{F}(Z) < \delta$  gilt also

$$O_Z(f) - U_Z(f) < \sum_{n=1}^N \Delta x_n \cdot \frac{\varepsilon}{b-a} = \varepsilon$$

Schließe mit Satz 9.6



## Definition 9.12

$f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  (Riemann'sche) Treppenfunktion

$\iff \exists$  Zerlegung  $Z$  von  $[a, b]$  mit  $f$  konstant auf  $(x_{n-1}, x_n) \quad \forall n$

Es gibt unstetige, integrierbare Funktionen:

### Satz 9.13

*Treppenfunktionen sind integrierbar*

**Beweis:**  $O_Z(f) - U_Z(f)$  beliebig klein, denn Beitrag der endlich vielen Sprungstellen wird klein □

### Beispiel 9.14 (Eine nicht Riemann integrierbare Funktion)

$$f(x) = \begin{cases} 1 & x \in \mathbb{Q} \cap [0, 1] \\ 0 & x \in \mathbb{R} \setminus \mathbb{Q} \cap [0, 1] \end{cases}$$

Dann  $\forall$  Zerlegungen  $Z$  gilt  $O_Z(f) = 1 > U_Z(f) = 0$

Aber:  $f$  Lebesgue integrierbar und  $\int_0^1 dx f(x) = 0$ , weil  $\mathbb{Q}$  "nur dünn"

## Satz 9.15

- (i) *Monotone Funktionen sind integrierbar*
- (ii)  *$f, g$  integrierbar,  $\lambda \in \mathbb{R} \implies f + \lambda g$  und  $f \cdot g$  integrierbar  
(d.h. integrierbare Funktionen bilden eine Algebra)*
- (iii)  *$f$  integrierbar  $\implies |f|$  integrierbar*
- (iv)  *$f$  integrierbar,  $h \in C(\mathbb{R}, \mathbb{R}) \implies h \circ f$  integrierbar*

**Beweis:** (i) Sei  $f$  monoton steigend. Dann

$$\begin{aligned} O_Z(f) - U_Z(f) &= \sum_{n=1}^N \Delta x_n \underbrace{(f(x_n) - f(x_{n-1}))}_{\geq 0} \\ &\leq \mathcal{F}(Z) \sum_{n=1}^N (f(x_n) - f(x_{n-1})) \\ &= \mathcal{F}(Z)(f(b) - f(a)) < \varepsilon \end{aligned}$$

Letzteres falls  $\mathcal{F}(Z) < \frac{\varepsilon}{f(b) - f(a)} = \delta$ .



(ii) Sei  $\lambda > 0$ .

$$\begin{aligned} O_Z(f + \lambda g) &= \sum_{n=1}^N \Delta x_n \sup_{[x_{n-1}, x_n]} (f + \lambda g) \\ &\leq \sum_{n=1}^N \Delta x_n \left( \sup_{[x_{n-1}, x_n]} f + \lambda \sup_{[x_{n-1}, x_n]} g \right) \\ &= O_Z(f) + \lambda O_Z(g) \end{aligned}$$

Analog  $U_Z(f + \lambda g) \geq U_Z(f) + \lambda U_Z(g)$

Somit nach Satz 9.5

$$O_Z(f + \lambda g) - U_Z(f + \lambda g) \leq (O_Z(f) - U_Z(f)) + \lambda(O_Z(g) - U_Z(g)) < \frac{\varepsilon}{2} + \frac{\lambda\varepsilon}{2}$$

Also ist  $f + \lambda g$  integrierbar

Fall  $\lambda < 0$  ist eine Übung

Hilfsmittel lokale Variation  $v_n(f) = \sup_{x, x' \in [x_{n-1}, x_n]} |f(x) - f(x')|$ . Dann:

$$O_Z(f) - U_Z(f) = \sum_{n=1}^N \Delta x_n \sup_{x, x' \in [x_{n-1}, x_n]} |f(x) - f(x')| = \sum_{n=1}^N \Delta x_n v_n(f)$$

Da

$$f(x)g(x) - f(x')g(x') = (f(x) - f(x'))g(x) + f(x')(g(x) - g(x'))$$

gilt

$$v_n(fg) \leq \|g\|_\infty v_n(f) + \|f\|_\infty v_n(g)$$

wobei

$$\|f\|_\infty = \sup_{x \in [a, b]} |f(x)|$$

Somit

$$O_Z(fg) - U_Z(fg) \leq \|g\|_\infty (O_Z(f) - U_Z(f)) + \|f\|_\infty (O_Z(g) - U_Z(g))$$

und  $fg$  integrierbar weil  $f$  und  $g$  beide integrierbar.

(iii) Variation erfüllt  $v_n(|f|) \leq v_n(f)$ . Dann wie in (ii)

(iv)  $h$  gleichmäßig stetig auf Kompaktum  $[-\|f\|_\infty, \|f\|_\infty]$  (Ana 1),

d.h.  $\forall \varepsilon > 0 \exists \delta > 0$  mit  $|h(y) - h(y')| < \frac{\varepsilon}{2(b-a)} \quad \forall |y - y'| < \delta$

Da  $f$  integrierbar, wähle  $Z$  mit  $O_Z(f) - U_Z(f) < \frac{\varepsilon \cdot \delta}{4\|h\|_\infty}$

Seien  $\sum'_n$  und  $\sum''_n$  Summen über Terme mit  $v_n(f) < \delta$  bzw.  $v_n(f) \geq \delta$

Dann  $O_Z(f) - U_Z(f) \geq \delta \sum''_n \Delta x_n$ , und somit  $\sum''_n \Delta x_n < \frac{\varepsilon}{4\|h\|_\infty}$ . Also

$$\begin{aligned} O_Z(h \circ f) - U_Z(h \circ f) &= \sum'_{n=1}^N \Delta x_n v_n(h \circ f) + \sum''_{n=1}^N \Delta x_n v_n(h \circ f) \\ &\leq \sum'_{n=1}^N \Delta x_n \frac{\varepsilon}{2(b-a)} + \sum''_{n=1}^N \Delta x_n 2\|h\|_\infty \\ &< \frac{\varepsilon}{2} + \frac{\varepsilon}{2} = \varepsilon \end{aligned}$$

□

**Jetzt:** Aussagen für Ober- und Untersummen gelten für Integral:

## Satz 9.16 (Rechenregeln fürs Integral)

$f, g : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  integrierbar,  $c \in (a, b)$  und  $\lambda \in \mathbb{R}$

(i) *Linearität des Integrals:*

$$\int_a^b dx (f(x) + \lambda g(x)) = \left( \int_a^b dx f(x) \right) + \lambda \left( \int_a^b dx g(x) \right)$$

(ii) *Intervalladditivität:*

$$\int_a^b dx f(x) = \int_a^c dx f(x) + \int_c^b dx f(x)$$

(iii) *Monotonie:*

$$f(x) \leq g(x) \quad \forall x \in [a, b] \quad \implies \quad \int_a^b dx f(x) \leq \int_a^b dx g(x)$$

(iv) *Standardabschätzung:*

$$\left| \int_a^b dx f(x) \right| \leq \int_a^b dx |f(x)| \leq (b - a) \|f\|_\infty$$

## Satz 9.17

$(f_n)_{n \geq 1}$  Folge integrierbarer Funktionen auf  $[a, b]$

Folge konvergiere gleichmäßig gegen  $f = \lim_{n \rightarrow \infty} f_n(x)$

$\implies f$  integrierbar und  $\lim_{n \rightarrow \infty} \int_a^b dx f_n(x) = \int_a^b dx f(x)$  ( $\int \lim = \lim \int$ )

Entsprechendes gilt für gleichmäßig konvergente Reihen:  $\sum_n \int = \int \sum_n$

**Beweis:** Wie im Beweis von Satz 9.15(ii):

$$\begin{aligned} O_Z(f) - U_Z(f) &= (O_Z(f) - O_Z(f_n)) - (U_Z(f) - U_Z(f_n)) + O_Z(f_n) - U_Z(f_n) \\ &\leq O_Z(f - f_n) - U_Z(f - f_n) + O_Z(f_n) - U_Z(f_n) \\ &\leq 2(b - a) \|f - f_n\|_\infty + O_Z(f_n) - U_Z(f_n) \end{aligned}$$

Wähle  $n$  mit  $\|f - f_n\|_\infty < \frac{\varepsilon}{4(b-a)}$ , dann  $Z$  mit  $O_Z(f_n) - U_Z(f_n) < \frac{\varepsilon}{2}$

Nach Riemannkriterium ist  $f$  also integrierbar. Mit Rechenregeln

$$\begin{aligned} \left| \int_a^b dx f(x) - \int_a^b dx f_n(x) \right| &= \left| \int_a^b dx (f(x) - f_n(x)) \right| \\ &\leq (b - a) \|f - f_n\|_\infty \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0 \quad \square \end{aligned}$$

## Definition 9.18

$f, F : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  Funktionen

$F$  stetig auf  $[a, b]$  und differenzierbar auf  $(a, b)$

$F$  Stammfunktion von  $f$  (Bezeichnung  $F(x) = \int dx f(x)$ )  $\iff F' = f$

## Bemerkung 9.19

$F$  Stammfunktion von  $f \iff G = F + c$  Stammfunktion von  $f \quad \forall c \in \mathbb{R}$

## Theorem 9.20 (Hauptsatz der Differential- und Integralrechnung)

$f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  Riemann integrierbar

(i) Für jede Stammfunktion  $F$  von  $f$  gilt

$$\int_a^b dx f(x) = F(b) - F(a)$$

(ii) Unbestimmtes Integral  $G(x) = \int_a^x dt f(t)$  Lipschitz-stetig auf  $[a, b]$

(iii)  $f$  stetig auf  $(a, b) \implies G$  differenzierbar und  $G'(x) = f(x)$

**Beweis:** (i) Für Zerlegung  $Z$  von  $[a, b]$ ,  $a = x_0 < x_1 < \dots < x_N = b$ :

$$\begin{aligned} F(b) - F(a) &= \sum_{n=1}^N (F(x_n) - F(x_{n-1})) \\ &= \sum_{n=1}^N (x_n - x_{n-1}) f(\xi_n) \quad (\text{MWS } x_{n-1} < \xi_n < x_n) \\ &= S_{Z, \xi}(f) \end{aligned}$$

Nun wähle Folge  $(Z_j)_{j \in \mathbb{N}}$  mit  $\lim_{j \rightarrow \infty} \mathcal{F}(Z_j) = 0$ . Dann nach Satz 9.8:

$$F(b) - F(a) = \lim_j S_{Z_j, \xi_j}(f) = \int_a^b dx f(x)$$

(ii) Lipschitz-Stetigkeit: Seien  $x, x' \in [a, b]$ ,  $x < x'$  und  $L = \|f\|_\infty$ :

$$|G(x') - G(x)| = \left| \int_x^{x'} dt f(t) \right| \leq \int_x^{x'} dt |f(t)| \leq |x - x'| \sup_{[a, b]} |f| \leq L|x - x'|$$

Zuletzt zur Differenzierbarkeit:

$$\begin{aligned} \left| \frac{G(x') - G(x)}{x' - x} - f(x) \right| &= \frac{1}{|x' - x|} \left| \int_x^{x'} dt (f(t) - f(x)) \right| \\ &\leq \frac{1}{|x' - x|} \int_x^{x'} dt |f(t) - f(x)| \\ &\leq \sup_{t \in [x, x']} |f(t) - f(x)| < \varepsilon \end{aligned}$$

für  $|x - x'| < \delta$  nach Stetigkeit von  $f$  in  $x$ . □

### Bemerkung 9.21

Umschreiben: wenn  $F \in C^1([a, b])$ , dann  $F'$  Riemann integrierbar und

$$\int_a^x dt F'(t) = F(x) - F(a)$$

Aber  $f(x) = \operatorname{sgn}(x)$  hat unbestimmtes Integral  $G(x) = \int_0^x dt f(t) = |x|$ , was nicht differenzierbar in 0 ist, dort wohl aber Lipschitz-stetig.



## Beispiel 9.22 (Einige Stammfunktionen)

All die folgenden Formeln erhält man durch Ableiten:

1.  $\alpha \neq 1, \int dx x^\alpha = \frac{x^{\alpha+1}}{\alpha+1} + c$  für entweder  $\alpha \in \mathbb{N}$  oder  $x > 0$
2.  $\int dx \frac{1}{x} = \ln|x| + c$  für  $x \in \mathbb{R} \setminus \{0\}$
3.  $\int dx e^x = e^x + c$
4.  $\int dx a^x = \int dx e^{\ln(a)x} = \frac{a^x}{\ln(a)} + c$  für  $a > 0, a \neq 1$
5.  $\int dx \cos(x) = \sin(x) + c$
6.  $\int dx \sin(x) = -\cos(x) + c$
7.  $\int dx \tan(x) = -\ln|\cos(x)| + c$  für  $x \in \mathbb{R} \setminus \{(n + \frac{1}{2})\pi \mid n \in \mathbb{Z}\}$
8.  $\int dx \cot(x) = \ln|\sin(x)| + c$  für  $x \in \mathbb{R} \setminus \{n\pi \mid n \in \mathbb{Z}\}$
9.  $\int dx \frac{1}{1+x^2} = \arctan(x) + c$
10.  $\int dx \frac{1}{\sqrt{1-x^2}} = \arcsin(x) + c$  für  $x \in (-1, 1)$

## Aber:

Stammfunktionen elementarer Funktionen nicht immer elementar!

### Definition 9.23

Elementare Funktionen sind rationale Funktionen, trigonometrische Funktionen, Exponentialfunktionen, all deren Umkehrungen und sämtliche Kombinationen (Summen, Produkte, Kompositionen) davon.

### Beispiel 9.24

Folgende Stammfunktionen definieren nicht elementare Funktionen:

Integrallogarithmus	$\int dx \frac{1}{\ln(x)}$
Integralsinus	$\int dx \frac{\sin(x)}{x}$
Gauss'sche Fehlerfunktion	$\int dx e^{-x^2}$

# Integrationstechniken

## Satz 9.25 (Partielle Integration)

$f, g : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  differenzierbar mit integrierbaren Ableitungen  $f', g'$

$$\int_a^b dx f(x)g'(x) = f(b)g(b) - f(a)g(a) - \int_a^b dx f'(x)g(x)$$

und analog für unbestimmte Integrale.

**Beweis:** Produktregel  $(fg)' = f'g + fg'$ , und dann Fundamentalsatz.  $\square$

## Beispiel 9.26

- $\int dx \ln(x) = x \ln(x) - \int dx \frac{1}{x}x = x \ln(x) - x + c$
- $\int dx x^n \cos(x) = x^n \sin(x) - n \int dx x^{n-1} \sin(x)$  dann Iteration
- $\int dx x^3 \arctan(x) = \left(\frac{x^4}{4} + c'\right) \arctan(x) - \int dx \left(\frac{x^4}{4} + c'\right) \frac{1}{1+x^2}$   
 $= \frac{1}{4}(x^4 - 1) \arctan(x) - \frac{1}{4} \int dx (x^2 - 1)$  nach Wahl  $c' = \frac{1}{4}$   
 $= \frac{1}{4}(x^4 - 1) \arctan(x) - \frac{1}{12}x^3 + \frac{1}{4}x + c$

## Satz 9.27 (Substitutionsregel)

$\phi : [\alpha, \beta] \rightarrow \mathbb{R}$  differenzierbar mit  $\phi([\alpha, \beta]) \subset [a, b]$  und  $\phi'$  integrierbar

Für  $f \in C([a, b], \mathbb{R})$

$$\int_{\phi(\alpha)}^{\phi(\beta)} dx f(x) = \int_{\alpha}^{\beta} dt f(\phi(t)) \phi'(t)$$
$$\left( \int dx f(x) \right) \circ \phi = \int dt f(\phi(t)) \phi'(t)$$

**Beweis:** Stammfunktion  $F$  von  $f$  stetig differenzierbar (Hauptsatz)

$\implies (F \circ \phi)' = (F' \circ \phi)\phi' = (f \circ \phi)\phi'$  integrierbar, dann Hauptsatz  $\square$

## Korollar 9.28 (Variablentransformation)

Zudem  $\phi : [\alpha, \beta] \rightarrow [a, b]$  bijektiv. Dann

$$\int_a^b dx f(x) = \int_{\phi^{-1}(a)}^{\phi^{-1}(b)} dt f(\phi(t)) \phi'(t)$$

## Beispiel 9.29

1.  $\int_a^b dt f(\alpha t + \beta) = \frac{1}{\alpha} \int_{\alpha a + \beta}^{\alpha b + \beta} dx f(x)$

2.  $\int dx \frac{\phi'(x)}{\phi(x)} = \log |\phi(x)| + c$ , vorausgesetzt  $\phi(x) \neq 0$

3.  $R(x, y) = \frac{P(x, y)}{Q(x, y)}$  rationale Funktion in zwei Variablen

$$\int dx R(x, \sqrt[n]{ax + b}) = \int dt R\left(\frac{t^n - b}{a}, t\right) \frac{n}{a} t^{n-1} + c$$

**weil:**  $t = \sqrt[n]{ax + b}$ ,  $ax + b = t^n$ ,  $x = \frac{t^n - b}{a}$ ,  $dx = \frac{nt^{n-1}}{a} dt$

Rechte Seite jetzt rational in  $t$  (Methode unten). Beispiel:

$$\int_0^1 dx \frac{x}{\sqrt{x+1}} = \int_1^{\sqrt{2}} dt \frac{t^2 - 1}{t} 2t = \frac{2}{3} t^3 - 2t \Big|_1^{\sqrt{2}} = \frac{4}{3} - \frac{2}{3} \sqrt{2}$$

4.  $\int dx R(\cos x, \sin x) = \int dt \frac{2}{1+t^2} R\left(\frac{1-t^2}{1+t^2}, \frac{2t}{1+t^2}\right) + c$  (rational in  $t$ )

**weil:** setze  $t = \tan\left(\frac{x}{2}\right)$ ,  $\frac{1-t^2}{1+t^2} = \cos(x)$ ,  $x = 2 \arctan(t)$ ,  $dx = \frac{2 dt}{1+t^2}$

# Methode für Integration rationaler Funktionen

**1. Schritt:** Polynomdivision mit Rest

$$R(x) = \frac{P(x)}{Q(x)} = \text{Polynom}(x) + \frac{p(x)}{q(x)} \quad \text{wobei } \deg(p) < \deg(q), \text{ teilerfremd}$$

**2. Schritt:** Faktorisierung von  $q$  (Fundamentalsatz der Algebra)

$$q(x) = (x - z_1)^{\ell_1} \cdot (x - z_2)^{\ell_2} \cdot \dots \cdot (x - z_n)^{\ell_n}$$

$z_j \in \mathbb{C}$  ist  $\ell_j$ -fache Nullstelle von  $q$ , nicht Nullstelle von  $p$

**3. Schritt:** Partialbruchzerlegung (eindeutig)

$$\frac{p(x)}{q(x)} = \sum_{j=1}^n \sum_{\ell=1}^{\ell_j} \frac{A_{j,\ell}}{(x - z_j)^\ell} \quad \text{mit } A_{j,\ell} \in \mathbb{C}$$

Berechnung der  $A_{j,\ell}$ :

- (i) multipliziere mit  $q$
- (ii) Koeffizientenvergleich
- (iii) löse lineare Gleichungen

## Nachweis der Existenz der Partialbruchzerlegung

Induktion über  $m = \deg(q)$ . Anfang OK, also Schritt  $(m - 1) \rightarrow m$

Sei  $z$  Nullstelle von  $q$  der Ordnung  $\ell \geq 1$ , d.h.

$$q(x) = (x - z)^\ell r(x) \quad \text{mit Polynom } r \text{ mit } r(z) \neq 0$$

Dann

$$\frac{p(x)}{r(x)} - \frac{p(z)}{r(z)} = \frac{p(x)r(z) - p(z)r(x)}{r(x)r(z)} = \frac{(x - z)s(x)}{r(x)}$$

mit Polynom  $s$  (weil Zähler  $z$  als Nullstelle hat). Somit

$$\frac{p(x)}{q(x)} = \frac{p(x)}{(x - z)^\ell r(x)} = \frac{p(z)}{r(z)} \frac{1}{(x - z)^\ell} + \frac{s(x)}{(x - z)^{\ell-1} r(x)}$$

d.h. neuer Summand und Term mit  $\deg((x - z)^{\ell-1} r(x)) = m - 1$

Eindeutigkeit: Gegeben zweite Zerlegung mit Koeffizienten  $B_{j,\ell}$

multipliziere mit  $(x - z_j)^{\ell_j}$  und setze  $x = z_j \implies A_{j,\ell_j} = B_{j,\ell_j}$

Dann multipliziere mit  $(x - z_j)^{\ell_j-1}$ , etc. □

#### 4. Schritt: Termweise Integrieren

$$\int dx \frac{P(x)}{Q(x)} = \int dx \text{Polynom}(x) + \sum_{j=1}^n \sum_{\ell=1}^{\ell_j} A_{j,\ell} \int dx \frac{1}{(x - z_j)^\ell}$$

Integrand ist komplexwertig

#### Definition 9.30

$f : [a, b] \rightarrow \mathbb{C}$  integrierbar  $\iff \Re e(f), \Im m(f)$  integrierbar. Dann

$$\int_a^b dx f(x) = \int_a^b dx \Re e(f(x)) + i \int_a^b dx \Im m(f(x))$$

Hauptsatz gilt für Real- und Imaginärteil separat.

Gegeben  $F : [a, b] \rightarrow \mathbb{C}$  mit  $F' = f$  (Ableitung von  $\Re e(F), \Im m(F)$ )

$$\implies \int_a^b dx f(x) = F(b) - F(a)$$

In Schritt 4 werden nun folgende Integrale benötigt:



## Lemma 9.31

Seien  $\ell \in \mathbb{N}$  und  $z \in \mathbb{C}$

- (i)  $\int dx (x - z)^\ell = \frac{1}{\ell+1} (x - z)^{\ell+1} + c$  (falsch für  $\ell \in \mathbb{R} \setminus \mathbb{Z}$  !)
- (ii)  $\int dx \frac{1}{(x-z)^\ell} = -\frac{1}{\ell-1} \frac{1}{(x-z)^{\ell-1}} + c$  für  $\ell > 1$
- (iii)  $\int dx \frac{1}{x-z} = \frac{1}{2} \ln((x-u)^2 + v^2) + i \arctan\left(\frac{x-u}{v}\right) + c$  mit  $z = u + iv$

**Beweis:** (i) Sei mit  $z = u + iv$ ,

$$\begin{aligned} \frac{d}{dx} (x - z)^{\ell+1} &= \frac{d}{dx} \sum_{k=0}^{\ell+1} \binom{\ell+1}{k} (x-u)^k (-iv)^{\ell+1-k} \\ &= \sum_{k=1}^{\ell+1} (\ell+1) \frac{\ell!}{(\ell+1-k)!k!} \cdot k (x-u)^k (-iv)^{\ell-(k-1)} \\ &= (\ell+1) (x-z)^\ell \end{aligned}$$

Dann komplexer Hauptsatz.

Für (ii) überprüfe  $\frac{d}{dx} \frac{1}{(x-z)^{\ell-1}} = -(\ell-1) \frac{1}{(x-z)^\ell}$

Zu (iii):

$$\int dx \frac{1}{x-z} = \int dx \frac{x-u}{(x-u)^2 + v^2} + i \int dx \frac{v}{(x-u)^2 + v^2}$$

Substitutionen im ersten Integral:  $y = (x-u)^2$ ,  $dy = 2(x-u)dx$

Substitutionen im zweiten Integral:  $\tilde{y} = \frac{x-u}{v}$ ,  $d\tilde{y} = \frac{dx}{v}$

Also

$$\begin{aligned} \int dx \frac{1}{x-z} &= \frac{1}{2} \int dy \frac{1}{y-v^2} + i \int d\tilde{y} \frac{1}{\tilde{y}^2 + 1} \\ &= \frac{1}{2} \ln |y-v^2| + i \arctan(\tilde{y}) + c \end{aligned}$$



## Satz 9.32

Die Stammfunktion einer rationalen Funktion ist elementar.

Sie kann algorithmisch mit Partialbruchzerlegung berechnet werden

## Beispiel 9.33

$$\int dx \frac{4x^2 - 4x}{(x^2 + 1)^2} = \int dx \frac{4x^2 - 4x}{(x - i)^2(x + i)^2} \quad (2. \text{ Schritt})$$

$$= \int dx \left( \frac{A}{x - i} + \frac{B}{(x - i)^2} + \frac{C}{x + i} + \frac{D}{(x + i)^2} \right) \quad (3. \text{ Schritt})$$

$$= \int dx \left( \frac{-i}{x - i} + \frac{1 + i}{(x - i)^2} + \frac{i}{x + i} + \frac{1 - i}{(x + i)^2} \right) \quad (\text{Nebenrechnung})$$

$$= -\frac{i}{2} \ln(x^2 + 1) + \arctan(x) + (1 + i) \frac{-1}{x - i} \\ + \frac{i}{2} \ln(x^2 + 1) - \arctan(-x) + (1 - i) \frac{-1}{x + i} + c \quad (4. \text{ Schritt})$$

$$= 2 \arctan(x) + 2 \frac{1 - x}{1 + x^2} + c$$

### Beispiel 9.33 (Nebenrechnung:)

$$\begin{aligned}4x^2 - 4x &= A(x^2 + 1)(x + i) + B(x + i)^2 + C(x^2 + 1)(x - i) + D(x - i)^2 \\ &= A(x^3 + ix^2 + x + i) + B(x^2 + 2ix - 1) \\ &\quad + C(x^3 - ix^2 + x - i) + D(x^2 - 2ix - 1)\end{aligned}$$

Koeffizientenvergleich und LA:

$$O(x^3) : 0 = A + C \implies C = -A$$

$$O(x^2) : 4 = iA + B - iC + D = 2iA + B + D$$

$$O(x^1) : -4 = A + 2iB + C - 2iD = 2i(B - D)$$

$$O(x^0) : 0 = iA - B + C - D = 2iA - (B + 0)$$

$$O(x^2) + O(x^0) : 4 = 4iA \implies A = -i \implies C = i$$

$$O(x^2) - O(x^0) : 4 = 2(B + D) \implies B + D = 2$$

$$O(x) : B - D = 2i \implies B = 1 + i \text{ und } D = 1 - i$$

### Definition 9.34

$a, b \in \mathbb{R} \cup \{\pm\infty\}$  und  $f : (a, b) \rightarrow \mathbb{R}$  (oder  $\mathbb{C}$ )

$f$  uneigentlich integrierbar  $\iff f$  integrierbar auf allen  $[c, d] \subset (a, b)$

und  $\lim_{c \downarrow a} \int_c^d dx f(x)$  und  $\lim_{d \uparrow b} \int_c^d dx f(x)$  existieren. Dann

$$\int_a^b dx f(x) = \lim_{c \downarrow a} \lim_{d \uparrow b} \int_c^d dx f(x)$$

### Bemerkung 9.35

Eine uneigentlich integrierbare Funktion auf  $(a, b)$  kann bei  $a$  und  $b$

Singularitäten haben, d.h. z.B.  $\lim_{c \downarrow a} f(c) = \infty$  möglich

Integrierbarkeit besagt, dass die Fläche der unendlich langen Spitze

dennoch endlich ist

## Beispiel 9.36

Für  $\alpha < 1$

$$\int_0^1 dx \frac{1}{x^\alpha} = \lim_{c \downarrow 0} \frac{-1}{(\alpha - 1)x^{\alpha-1}} \Big|_c^1 = \frac{1}{1 - \alpha}$$

Für  $\alpha > 1$  ist  $\frac{1}{x^\alpha}$  nicht (uneigentlich) integrierbar bei 0. Analog:

$$\int_1^\infty dx \frac{1}{x^\alpha} = \lim_{d \rightarrow \infty} \frac{-1}{(\alpha - 1)x^{\alpha-1}} - \frac{-1}{(\alpha - 1)} \Big|_1^d = \frac{1}{\alpha - 1} \quad \text{falls } \alpha > 1$$

Für  $\alpha < 1$  ist  $\frac{1}{x^\alpha}$  nicht integrierbar bei  $\infty$

## Beispiel 9.37 (Cauchy-Integral)

$$\begin{aligned} \int_{-\infty}^{\infty} dx \frac{1}{1+x^2} &= \lim_{a \rightarrow -\infty} \lim_{b \rightarrow +\infty} \int_a^b dx \frac{1}{1+x^2} \\ &= \lim_{a \rightarrow -\infty} \lim_{b \rightarrow \infty} (\arctan(b) - \arctan(a)) = \frac{\pi}{2} - \left(-\frac{\pi}{2}\right) = \pi \end{aligned}$$

## Beispiel 9.38 (Ein rationales Integral in $\sin(x)$ )

$$\begin{aligned}\int_0^{\frac{\pi}{2}} dx \frac{2y}{y^2 - \sin^2(x)} &= \int_0^{\frac{\pi}{2}} dx \frac{2y}{y^2 - \frac{1}{2}(1 - \cos(2x))} \\ &= \int_0^{\pi} dx \frac{2y}{2y^2 - 1 + \cos(x)} \quad \text{mit } t = \tan\left(\frac{x}{2}\right) \\ &= \int_{\tan\left(\frac{0}{2}\right)}^{\tan\left(\frac{\pi}{2}\right)} dt \frac{2}{1+t^2} \frac{2y}{2y^2 - 1 + \frac{1-t^2}{1+t^2}} \\ &= 2 \int_0^{\infty} dt \frac{2y}{(1+t^2)(2y^2-1) + 1-t^2} \\ &= 2 \int_0^{\infty} dt \frac{2y}{t^2(2y^2-2) + 2y^2} \\ &= \frac{2}{y} \int_0^{\infty} dt \frac{1}{t^2\left(1 - \frac{1}{y^2}\right) + 1} \\ &= \frac{2}{y} \frac{1}{\sqrt{1 - \frac{1}{y^2}}} \int_0^{\infty} dt \frac{1}{t^2 + 1} = \frac{2}{\sqrt{y^2 - 1}} \frac{\pi}{2}\end{aligned}$$

### Satz 9.39 (Majorantenkriterium)

$f, g : (a, b) \rightarrow \mathbb{R}$ , mit  $|f| \leq g$  und  $f$  stetig

$$\int_a^b dx g(x) \text{ existiert} \implies \int_a^b dx f(x) \text{ existiert}$$

**Beweis:**

$$\left| \int_c^d dx f(x) \right| \leq \int_c^d dx |f(x)| \leq \int_c^d dx g(x)$$

Dann bilde Limes  $c \downarrow a$  und  $d \uparrow b$ . □

### Beispiel 9.40

$$\int_0^{\infty} dx \frac{e^{-\frac{1}{1+x}}}{1+x^2} \leq \int_0^{\infty} dx \frac{1}{1+x^2} = \frac{\pi}{2}$$



## Beispiel 9.41 (Euler'sche $\Gamma$ -Funktion)

$$\Gamma(x) = \int_0^{\infty} dt e^{-t} t^{x-1}, \quad x > 0$$

Integral uneigentlich bei 0 und  $\infty$ . Spalte auf  $\int_0^{\infty} = \int_0^1 + \int_1^a + \int_a^{\infty}$

$$\int_0^1 dt e^{-1} t^{x-1} \leq \int_0^1 dt t^{x-1} < \infty \quad \text{für } x - 1 > -1 \iff x > 0$$

$$\int_a^{\infty} dt e^{-t} t^{x-1} = \int_a^{\infty} dt e^{-t+(x-1)\ln(t)} \leq \int_a^{\infty} dt e^{-t+\frac{1}{2}t} < \infty$$

für  $a$  ausreichend groß. Zusammenfassend:  $\Gamma(x)$  definiert  $\forall x > 0$

$$\int_{\varepsilon}^R dt e^{-t} t^x = -e^{-t} t^x \Big|_{t=\varepsilon}^{t=R} + x \int_{\varepsilon}^R dt e^{-t} t^{x-1} \quad (\text{partielle Integration})$$

Im Limes  $\varepsilon \downarrow 0$  und  $R \uparrow \infty$  folgt Funktionalgleichung:  $\Gamma(x+1) = x\Gamma(x)$

Da  $\Gamma(1) = \int_0^{\infty} dt e^{-t} = 1$ , folgt  $\Gamma(n) = (n-1)!$

## Satz 9.42 (Integralkriterium für Konvergenz von Reihen)

Sei  $f : [0, \infty) \rightarrow \mathbb{R}$  positiv und monoton fallend mit  $\int_0^{\infty} dx f(x) < \infty$

Sei  $(a_n)_{n \in \mathbb{N}}$  Folge in  $\mathbb{R}$  mit  $|a_n| \leq f(n)$

$\implies \sum_{n \geq 0} a_n$  absolut konvergent.

**Beweis:**

$$\sum_{n=1}^{\infty} |a_n| \leq \sum_{n=1}^{\infty} \int_{n-1}^n dx f(x) = \int_0^{\infty} dx f(x) < \infty$$

□

## Beispiel 9.43 (Riemann'sche $\zeta$ -Funktion)

$$\zeta(s) = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n^s}, \quad s > 1, s \in \mathbb{R}$$

Tatsächlich ist dies wohldefiniert für  $s > 1$ , wie Vergleich mit der integrierbaren Funktion  $f(x) = \min\{1, \frac{1}{x^s}\}$  zeigt

## Satz 9.44 (Parameterabhängige Integrale)

Seien  $a < b$ ,  $c < d$  und  $f : [a, b] \times [c, d] \rightarrow \mathbb{R}$  stetig.

Dann existiert  $F(y) = \int_a^b dx f(x, y)$  und ist stetig auf  $[c, d]$

Zudem:  $f(x, y)$  stetig differenzierbar in  $y \implies F$  auch und

$$\frac{d}{dy} \int_a^b dx f(x, y) = \int_a^b dx \frac{d}{dy} f(x, y)$$

**Beweis:** Sei  $y \in [c, d]$  und  $(y_n)_{n \geq 1}$  Folge mit  $\lim y_n = y$

Für die Stetigkeit von  $F$  zeigen wir  $\lim_{n \rightarrow \infty} F(y_n) = F(y)$

Dann  $f_n(x) := f(x, y_n)$  integrierbar weil stetig. Zudem

$$\lim_{n \rightarrow \infty} f_n(x) = g(x) \quad \text{mit } g(x) = f(x, y)$$

Sogar gleichmässige (uniforme) Konvergenz  $\|f_n - g\|_\infty \rightarrow 0$  auf  $[a, b]$

Nach Satz 9.17

$$\lim_{n \rightarrow \infty} F(y_n) = \lim_{n \rightarrow \infty} \int_a^b dx f_n(x) = \int_a^b dx \lim_{n \rightarrow \infty} f_n(x) = F(y)$$

Beweis zweiter Aussage verwendet gleichmäßige Stetigkeit von

$$(x, y) \in [a, b] \times [c, d] \mapsto \frac{d}{dy} f(x, y)$$

Jetzt:

$$\begin{aligned} & \left| \frac{F(y + \varepsilon) - F(y)}{\varepsilon} - \int_a^b dx \frac{d}{dy} f(x, y) \right| \\ &= \left| \int_a^b dx \left( \frac{f(x, y + \varepsilon) - f(x, y)}{\varepsilon} - \frac{d}{dy} f(x, y) \right) \right| \quad (\text{Linearität von } \int) \\ &\leq \int_a^b dx \left| \frac{d}{dy} f(x, \xi) - \frac{d}{dy} f(x, y) \right| \quad (\text{MWS mit } \xi \in [y, y + \varepsilon]) \\ &\leq \int_a^b dx \sup_{a \leq x' \leq b} \sup_{y \leq \xi \leq y + \varepsilon} \left| \frac{d}{dy} f(x', \xi) - \frac{d}{dy} f(x', y) \right| \leq \delta(\varepsilon) \end{aligned}$$

mit  $\lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \delta(\varepsilon) = 0$  (nach gleichmäßiger Stetigkeit von  $\frac{d}{dy} f$ )

Somit  $\frac{d}{dy} F(y) = \int_a^b dx \frac{d}{dy} f(x, y)$

□

## Beispiel 9.45

Berechnung von

$$F(y) = \int_0^{\frac{\pi}{2}} dx \ln(y^2 - \sin^2(x)), \quad y > 1$$

Direkt schwierig, aber mit Satz 9.44:

$$\frac{d}{dy} F(y) = \int_0^{\frac{\pi}{2}} dx \frac{2y}{y^2 - \sin^2(x)} = \frac{\pi}{\sqrt{y^2 - 1}}$$

wobei Letzteres Beispiel 9.38 ist. Jetzt:

$$F(y) = \int dy \frac{\pi}{\sqrt{y^2 - 1}} = \pi \ln(y + \sqrt{y^2 - 1}) + c$$

entweder nach Ableiten oder mit Substitution  $y = \cosh(t)$

Zur Bestimmung der Konstante: Verhalten für  $y \rightarrow \infty$

## Definition 9.46 (Asymptotik und Landau Symbole $\mathcal{O}$ und $o$ )

$f : (a, \infty) \rightarrow \mathbb{C}$  und Vergleichsfunktion  $g : (a, \infty) \rightarrow \mathbb{R}_{>0}$

(meist  $g(x) = x^\alpha$  oder  $g(x) = \ln(x)$ , etc.)

(i)  $f$  ist von Ordnung  $g$  für  $x \rightarrow \infty$  (Schreibweise  $f = \mathcal{O}(g)$ )

$$\iff \exists b > a \text{ mit } \sup_{x \geq b} \frac{|f(x)|}{g(x)} \leq C < \infty$$

(ii)  $f$  von Ordnung klein  $o$  von  $g$  für  $x \rightarrow \infty$  (Schreibweise  $f = o(g)$ )

$$\iff \lim_{x \rightarrow \infty} \frac{|f(x)|}{g(x)} = 0$$

(iii) Analoge Definitionen für Verhalten bei  $a$  und Singularitäten

## Beispiel 9.47

1.  $\frac{1}{x^{2\gamma+2+\cos(x)}} = \mathcal{O}(x^{-2\gamma})$  für  $x \rightarrow \infty$  wobei  $\gamma > \frac{1}{2}$

2.  $\sin(x) - x = o(x)$  für  $x \rightarrow 0$

3.  $\ln(1-x) = \mathcal{O}(x)$  für  $x \rightarrow 0$

4.  $\ln(1-x) - x = \mathcal{O}(x^2)$  für  $x \rightarrow 0$

## Beispiel (Bestimmung der Konstante in Beispiel 9.45)

$$\begin{aligned} F(y) &= \int_0^{\frac{\pi}{2}} dx \ln(y^2 - \sin^2(x)) = \int_0^{\frac{\pi}{2}} dx \left( \ln(y^2) + \ln\left(1 - \frac{\sin^2(x)}{y^2}\right) \right) \\ &= \frac{\pi}{2} \ln(y^2) + \mathcal{O}\left(\frac{1}{y^2}\right) \quad (\text{da } \ln(1-x) = \mathcal{O}(x) \text{ f\"ur } x \text{ klein}) \\ &= \pi \ln(y) + \mathcal{O}\left(\frac{1}{y^2}\right) \end{aligned}$$

Vergleich mit

$$\begin{aligned} F(y) &= \pi \ln(y + \sqrt{y^2 - 1}) + c \\ &= \pi \ln(2y) + \pi \ln\left(\frac{1}{2} + \sqrt{\frac{1}{4} - \frac{1}{y^2}}\right) + c \\ &= \pi \ln(2) + \pi \ln(y) + c + \mathcal{O}\left(\frac{1}{y^2}\right) \end{aligned}$$

zeigt  $c = -\pi \ln(2)$

# 10 Topologische Grundlagen

Schlagwörter: Metrische, normierte, topologische, kompakte Räume

## Definition 10.1

$d : X \times X \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0} = [0, \infty)$  heißt Metrik (oder Abstand) auf Menge  $X$ , falls  $\forall x, y, z \in X$  gilt, dass

- (i)  $d(x, y) = 0 \iff x = y$  (Nichtentartung)
- (ii)  $d(x, y) = d(y, x)$  (Symmetrie)
- (iii)  $d(x, z) \leq d(x, y) + d(y, z)$  (Dreiecksungleichung)

Dann heißt  $(X, d)$  metrischer Raum

## Beispiel 10.2

$X = \mathbb{C}^N$  versehen mit euklidischer Metrik

$$d(x, y) = \|x - y\| = \left( \sum_{n=1}^N |x_n - y_n|^2 \right)^{\frac{1}{2}}$$

Dies ist ein Spezialfall von Folgendem:



## Satz 10.3

Jeder normierte Vektorraum  $(V, \|\cdot\|)$  ist ein metrischer Raum mit induzierter Metrik

$$d(x, y) = \|x - y\|$$

**Beweis:** Erinnerung an Definition 4.13:  $\|\cdot\| : V \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$  Norm, wenn

- (i)  $\|\lambda v\| = |\lambda| \|v\|$  (Homogenität)
- (ii)  $\|v + w\| \leq \|v\| + \|w\|$  (Dreiecksungleichung)
- (iii)  $\|v\| = 0 \implies v = 0$  (Nicht-Entartung)

Dann  $d(x, y) = \|x - y\| = 0 \iff x - y = 0 \iff x = y$

Symmetrie klar nach Homogenität und Dreiecksungleichung:

$$\begin{aligned}d(x, y) &= \|x - y\| \\&= \|x - z + z - y\| \\&\leq \|x - z\| + \|z - y\| \\&= d(x, z) + d(z, y)\end{aligned}$$



## Beispiel 10.4

$X = C([a, b]) = \{f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R} \text{ stetige Funktion}\}$   
reeller Vektorraum der Dimension  $\infty$  mit Norm

$$\|f\|_{\infty} = \sup_{x \in [a, b]} |f(x)|$$

Die induzierte Metrik ist also

$$d(f, g) = \|f - g\|_{\infty} = \sup_{x \in [a, b]} |f(x) - g(x)|$$

## Beispiel 10.5

Beispiel ganz anderer Natur: Für Menge  $X$  setze

$$d(x, y) = \begin{cases} 1 & x \neq y \\ 0 & x = y \end{cases}$$

Dies ist eine Metrik

## Definition 10.6

$(X, d)$  metrischer Raum,  $x \in X$ ,  $r > 0$ ,  $A \subset X$  Teilmenge

(i) Die (offene) Kugel mit Radius  $r$  und Mittelpunkt  $x$  ist

$$B_r(x) = \{y \in X \mid d(x, y) < r\}$$

(ii)  $A$  offen  $\iff \forall a \in A \exists r > 0$  mit  $B_r(a) \subset A$

## Satz 10.7

$(X, d)$  metrischer Raum,  $r > 0$ ,  $x \in X$

(i)  $(A_i)_{i \in I}$ ,  $I$  Indexmenge,  $A_i \subset X$  offen

$\implies \bigcup_{i \in I} A_i = \{x \in X \mid x \in A_i \text{ für ein } i \in I\}$  ist offen

(ii)  $B_r(x)$  offen

(iii)  $A \subset X$  offen  $\iff A$  ist Vereinigung von Kugeln

(iv)  $A, B \subset X$  offen  $\implies A \cap B$  offen

## Beweis:

(i) Setze  $A = \bigcup_{i \in I} A_i$ . Sei  $a \in A$

$\implies \exists i \in I$  mit  $a \in A_i$

$\implies \exists r > 0$  mit  $B_r(a) \subset A_i$  (weil  $A_i$  offen)

$\implies B_r(a) \subset A$ , somit  $A$  offen

(ii) Sei  $a \in B_r(x)$ . Sei  $\delta = d(a, x) < r$ . Dann  $B_{r-\delta}(a) \subset B_r(x)$

(iii) " $\longleftarrow$ " klar nach (i) und (ii)

" $\implies$ " Zu  $a \in A$  wähle  $r_a > 0$  mit  $B_{r_a}(a) \subset A$ .

Dann  $A = \bigcup_{a \in A} B_{r_a}(a)$  (hier ist  $A$  Indexmenge!)

(iv)  $a \in A \cap B$ . Da sowohl  $A$  als auch  $B$  offen

$\implies \exists r_A > 0$  und  $r_B > 0$  mit  $B_{r_A}(a) \subset A$  und  $B_{r_B}(a) \subset B$

Setze  $r = \min\{r_A, r_B\}$ . Dann  $B_r(a) \subset A \cap B$ . Somit  $A \cap B$  offen □

## Beispiel 10.8

1. Offene Mengen in  $\mathbb{R}$  sind Vereinigungen offener Intervalle  $(a, b)$ .
2. Offene Mengen in  $\mathbb{R}^d$  sind Vereinigungen offener Kugeln

Verallgemeinerung des metrischen Raumes: topologischer Raum

Notation:  $\mathcal{P}(X) = \{A \mid A \subset X\}$  Potenzmenge von  $X$

## Definition 10.9

$X$  Menge,  $\mathcal{O} \subset \mathcal{P}(X)$  Mengensystem von Teilmengen von  $X$

Dann heißt  $\mathcal{O}$  Topologie auf  $X$ , falls

- (i)  $\emptyset \in \mathcal{O}$ ,  $X \in \mathcal{O}$
- (ii)  $(A_i)_{i \in I}$ ,  $A_i \in \mathcal{O} \implies \bigcup_{i \in I} A_i \in \mathcal{O}$  ( $\mathcal{O}$  vereinigungsstabil)
- (iii) Für  $N \in \mathbb{N}$  und  $A_1, \dots, A_N \in \mathcal{O} \implies \bigcap_{i=1}^N A_i \in \mathcal{O}$   
( $\mathcal{O}$  endlich durchschnittsstabil)

Dann heißt  $(X, \mathcal{O})$  topologischer Raum und Elemente von  $\mathcal{O}$  offen

## Bemerkung 10.10

$(X, d)$  metrischer Raum. Setze

$$\begin{aligned}\mathcal{O} &= \{\text{beliebige Vereinigungen von Kugeln in } X\} \cup \{\emptyset\} \\ &= \left\{ \bigcup_{i \in I} B_{r_i}(x_i) \mid r_i > 0, x_i \in X, i \in I \right\} \cup \{\emptyset\}\end{aligned}$$

Nach Satz 10.7 ist dies Topologie, genannt induzierte Topologie

## Beispiel 10.11

Aber: nicht jede Topologie wird von einer Metrik induziert!

$X$  habe  $\geq 2$  Punkte. Betrachte "Klumpentopologie"  $\mathcal{O} = \{\emptyset, X\}$

Annahme:  $\exists$  Metrik  $d$  auf  $X$ , welche  $\mathcal{O}$  induziert

$\implies$  einzige Kugel ist  $X \implies \forall r > 0$  gilt  $d(x, y) < r \quad \forall x, y \in X$

$\implies d(x, y) = 0 \quad \forall x, y \in X$  Widerspruch zur Definition von  $d$   $\downarrow$

## Bemerkung 10.12

Metriken  $d$  und  $d'$  auf  $X$  können gleiche Topologie erzeugen

Dies gilt insbesondere, falls ein  $C > 0$  existiert mit

$$\frac{1}{C} d(x, y) \leq d'(x, y) \leq C d(x, y) \quad \forall x, y \in X$$

weil dann (mit der Bezeichnung  $B'_r(x)$  für Kugeln bezüglich  $d'$ )

$$B_{\frac{r}{C}}(x) \subset B'_r(x) \subset B_{Cr}(x)$$

Also  $B_r(x) = \bigcup_{y \in B_r(x)} B_{r_y}(y) = \bigcup_{y \in B_r(x)} B'_{\frac{r}{C}}(y)$  offen in Topologie zu  $d'$

## Beispiel 10.13

$\mathbb{R}^d$  mit euklidischer Metrik  $d$  und Maximumsmetrik  $d' = d_\infty$ :

$$\frac{1}{\sqrt{d}} \left( \sum_{i=1}^d |x_i - y_i|^2 \right)^{\frac{1}{2}} \leq \max_{i=1, \dots, d} |x_i - y_i| \leq \left( \sum_{i=1, \dots, d} |x_i - y_i|^2 \right)^{\frac{1}{2}}$$

## Konstruktion neuer topologischer Räume aus bekannten:

### Definition 10.14

$(X, \mathcal{O})$  topologischer Raum und  $A \subset X$

$\mathcal{O}_A = \{B \cap A \mid B \in \mathcal{O}\}$  Unterraumtopologie auf  $A$

$(A, \mathcal{O}_A)$  heißt topologischer Unterraum von  $(X, \mathcal{O})$

### Satz 10.15

$\mathcal{O}_A$  Topologie auf  $A$

**Beweis:** Nachweis der Eigenschaften aus Definition 10.9:

- (i)  $\emptyset, A \in \mathcal{O}_A$
- (ii)  $C_i \in \mathcal{O}_A \implies \exists B_i \in \mathcal{O} \text{ mit } C_i = A \cap B_i \implies \bigcup_{i \in I} B_i \in \mathcal{O}$   
 $\implies \bigcup_{i \in I} B_i \cap A = \bigcup_{i \in I} C_i \in \mathcal{O}_A$
- (iii) Übung





**Notation:**  $A^c = \{x \in X \mid x \notin A\} = X \setminus A$  Komplement von  $A \subset X$  in  $X$

### Definition 10.16

$(X, \mathcal{O})$  topologischer Raum und  $A \subset X$ . Dann:

$A$  abgeschlossen  $\iff A^c$  offen

### Satz 10.17

$(X, \mathcal{O})$  topologischer Raum

- (i)  $\emptyset, X$  abgeschlossen
- (ii)  $(A_i)_{i \in I}$  Familie abgeschlossener Mengen  $\implies \bigcap_{i \in I} A_i$  abgeschl.
- (iii)  $A_1, \dots, A_N$  abgeschlossen  $\implies \bigcup_{i=1}^N A_i$  abgeschlossen

**Beweis:** (i)  $(\emptyset)^c = X$  und  $X^c = \emptyset$  offen

(ii) Mengentheoretische Identität:

$$\begin{aligned}\left(\bigcap_{i \in I} A_i\right)^c &= \left\{x \in X \mid x \notin \bigcap_{i \in I} A_i\right\} \\ &= \{x' \in X \mid x \notin A_i \text{ für ein } i \in I\} \\ &= \bigcup_{i \in I} \{x \in X \mid x \notin A_i\} = \bigcup_{i \in I} A_i^c\end{aligned}$$

Nun ist  $A_i^c$  offen  $\forall i \in I$

$\implies \bigcup_{i \in I} A_i^c$  offen (nach Definition 10.9)  $\implies \bigcap_{i \in I} A_i$  abgeschlossen

(iii)  $\left(\bigcup_{i=1, \dots, N} A_i\right)^c = \bigcap_{i=1}^N A_i^c$  offen weil  $A_i^c$  offen und Definition 10.9  $\square$

## Definition 10.18

$(X, \mathcal{O})$  topologischer Raum,  $x \in X$ ,  $U \subset X$

$U = U(x)$  heißt Umgebung von  $x \iff \exists A \in \mathcal{O}$  mit  $x \in A \subset U$

## Bemerkung 10.19

In  $(X, d)$  ist  $U$  Umgebung von  $x \iff \exists$  Kugel  $B_r(x) \subset U$

## Beispiel 10.20

$a, b \in \mathbb{R}$  und  $a < b$

1.  $[a, b] = \{x \in \mathbb{R} \mid a \leq x \leq b\}$  abgeschlossen in  $\mathbb{R}$
2.  $[a, b)$  weder offen noch abgeschlossen
3.  $\mathbb{Q} \subset \mathbb{R}$  weder offen noch abgeschlossen

**Begründung**  $q \in \mathbb{Q}$ , dann ist kein  $B_r(q) \subset \mathbb{Q}$  wenn  $r > 0$

4.  $(a, b)$  Umgebung von allen  $x \in (a, b)$ , aber nicht von  $a$  und  $b$
5.  $\bigcap_{n \geq 1} (0, 1 + \frac{1}{n}) = (0, 1]$  nicht offen (unendlicher Durchschnitt)

## Satz 10.21

$(X, \mathcal{O})$  topologischer Raum,  $A \subset X$

$A$  offen  $\iff A$  Umgebung all seiner Punkte

**Beweis:**

" $\implies$ "  $x \in A \implies x \in A \subset A$  mit  $A$  offen  $\implies A$  Umgebung von  $x$

" $\impliedby$ "  $A$  Umgebung von  $x \ \forall x \in A$

$\implies \forall x \in A \exists$  offenes  $B_x$  mit  $x \in B_x \subset A$

$\implies \bigcup_{x \in A} B_x = A$  offen, nach Vereinigungsstabilität □

## Definition 10.22

$(X, \mathcal{O})$  topologischer Raum,  $x \in X$  und  $A \subset X$

(i)  $x$  Berührungspunkt (BP) von  $A$

$\iff \forall$  Umgebungen  $U$  von  $x$  gilt  $U \cap A \neq \emptyset$

(ii)  $x$  Häufungspunkt (HP) von  $A$

$\iff \forall$  Umgebungen  $U$  von  $x$  gilt  $A \cap (U \setminus \{x\}) \neq \emptyset$

## Bemerkung 10.23

$A \subset X$  eines topologischen Raums und  $x \in X$

1.  $x \in A \implies x$  BP von  $A$ , aber nicht immer HP von  $A$

Zum Beispiel ist  $1$  BP von  $A = \{1\} \subset \mathbb{R}$ , aber  $1$  nicht HP von  $A$

2. Jeder HP von  $A$  ist auch BP von  $A$  (nicht umgekehrt!)
3.  $A \subset \mathbb{R}$  von oben beschränkt  $\implies a = \sup(A)$  BP von  $A$

Sonst gäbe es  $r > 0$  mit  $B_r(a) \cap A = \emptyset$

und  $a - \frac{r}{2}$  wäre kleinere obere Schranke. Widerspruch  $\zeta$

## Satz 10.24

$(X, \mathcal{O})$  topologischer Raum und  $A \subset X$

Äquivalent sind:

- (i)  $A$  abgeschlossen
- (ii) Jeder BP von  $A$  gehört zu  $A$
- (iii) Jeder HP von  $A$  gehört zu  $A$

**Beweis:** (i)  $\implies$  (ii):  $A$  abgeschlossen,  $x \notin A$

$\implies x \in A^c$  offen  $\implies A^c$  Umgebung von  $x$  (nach Satz 10.21)

Da aber  $A^c \cap A = \emptyset$ , ist  $x$  nicht BP von  $A$

Somit Negation:  $x$  BP von  $A \implies x \in A$

(ii)  $\implies$  (iii): klar nach Bemerkung 10.23

(iii)  $\implies$  (i): Jeder HP von  $A$  ist in  $A$ , also ist  $x \in A^c$  nicht HP von  $A$

$\implies \exists$  offene Umgebung  $U(x)$  mit  $A \cap (U(x) \setminus \{x\}) = \emptyset$ , d.h.  $U(x) \subset A^c$

Somit  $A^c = \bigcup_{x \in A^c} U(x)$  offen  $\implies A$  abgeschlossen □

## Definition 10.25

Topologischer Raum  $(X, \mathcal{O})$  heißt Hausdorff-Raum

$\iff \forall x \neq y \in X \exists$  Umgebungen  $U(x), U(y)$  mit  $U(x) \cap U(y) = \emptyset$

Man sagt auch, es gilt die Trennungseigenschaft  $T_2$  in  $X$

## Satz 10.26

*Jeder metrische Raum  $(X, d)$  ist ein Hausdorff-Raum*

*(wenn versehen mit der induzierten Topologie)*

**Beweis:**  $x, y \in X, x \neq y \implies r = d(x, y) > 0$  (Nichtentartung)

Wähle  $U(x) = B_{\frac{r}{2}}(x)$  und  $U(y) = B_{\frac{r}{2}}(y)$ . □

## Satz 10.27

$(X, \mathcal{O})$  Hausdorff und  $x$  Häufungspunkt von  $A \subset X$

$\implies$  in jeder Umgebung  $U$  von  $x$  liegen unendlich viele Punkte von  $A$

**Beweis:**

$U$  Umgebung von  $x$

$\implies \exists x_1 \in U \setminus \{x\} \cap A$ , insbesondere  $x_1 \neq x$

$\implies \exists$  Umgebungen  $U_1(x) \subset U$  und  $V_1(x_1)$  mit  $U_1 \cap V_1 = \emptyset$

$\implies \exists x_2 \in U_1(x) \setminus \{x\} \cap A$  und  $x_2 \neq x_1$  sowie  $x_2 \neq x$

Dann iteriere. □



### Definition 10.28

Folge  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$  in Hausdorff Raum  $(X, \mathcal{O})$  konvergiert gegen  $x \in X$

$\iff$  zu jeder Umgebung  $U$  von  $x \exists N \in \mathbb{N}$  mit  $x_n \in U \quad \forall n \geq N$

Schreibweise:  $\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = \lim_n x_n = x$

### Bemerkung 10.29

$(X, d)$  metrischer Raum. Dann

$$\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = x \iff \left( \forall \epsilon > 0 \exists N \text{ mit } x_n \in B_\epsilon(x) \quad \forall n \geq N \right)$$

Für  $X = \mathbb{R}^d$  oder  $X = \mathbb{C}^d$  stimmt Konvergenzbegriff mit Ana 1 überein!

### Definition 10.30

$x \in X$  Häufungspunkt (HP) von Folge  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$  in Hausdorff  $(X, \mathcal{O})$

$\iff$  zu jeder Umgebung  $U$  von  $x \exists$  unendlich viele  $n$  mit  $x_n \in U$

**Achtung!** HP von Menge  $\{x_n \mid n \in \mathbb{N}\} \implies$  HP von Folge  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$   
aber Umkehrung falsch (z.B. konstante Folgen)

## Satz 10.31

$(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$  Folge in Hausdorff-Raum  $(X, \mathcal{O})$

$x = \lim_{n \rightarrow \infty} x_n \implies x$  einziger HP von  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$  (Grenzwert eindeutig)

**Beweis:** Sei  $y$  zweiter HP von  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$  mit  $y \neq x$

$\implies \exists$  Umgebungen  $U(x)$  und  $U(y)$  mit  $U(x) \cap U(y) = \emptyset$

Nach Definition der Konvergenz  $\exists N$  mit  $x_n \in U(x) \quad \forall n \geq N$

$\implies$  nur endlich viele  $x_n$  in  $U(y)$ . Widerspruch  $\zeta$  □

## Satz 10.32

$(X, d)$  metrischer Raum und  $x \in X$  HP von Folge  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$  in  $X$

$\implies \exists$  Teilfolge, die gegen  $x$  konvergiert.

**Beweis:** Bestimme iterativ  $n_k > n_{k-1}$ , so dass  $d(x, x_{n_k}) < \frac{1}{k}$

Dann  $\lim_{k \rightarrow \infty} x_{n_k} = x$  □

Metrische Räume sind natürlicher Kontext für folgende Begriffe.

### Definition 10.33

$(X, d)$  metrischer Raum

- (i)  $A \subset X$  beschränkt  $\iff \exists C \in \mathbb{R}$  mit  $d(x, y) \leq C \quad \forall x, y \in A$
- (ii)  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$  Cauchy-Folge in  $X$   
 $\iff \forall \epsilon > 0 \exists N$  mit  $d(x_n, x_m) \leq \epsilon \quad \forall n, m \geq N$
- (iii)  $(X, d)$  vollständig  $\iff$  jede Cauchy-Folge in  $X$  konvergent

Also:  $X$  vollständig  $\implies X$  metrisch  $\implies X$  Hausdorff  $\implies X$  topologisch

### Definition 10.34

$(V, \|\cdot\|)$  normierter Vektorraum, also auch metrischer Raum

$V$  vollständig  $\iff V$  Banachraum

### Definition 10.35

$(V, \langle \cdot | \cdot \rangle)$  Vektorraum mit Skalarprodukt, also auch metrischer Raum

$V$  vollständig  $\iff V$  Hilbertraum

## Satz 10.36

$(X, d)$  metrischer Raum

- (i)  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$  Cauchy-Folge  $\implies \{x_n \mid n \in \mathbb{N}\}$  beschränkt
- (ii)  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$  konvergent  $\implies (x_n)_{n \in \mathbb{N}}$  Cauchy-Folge

**Beweis:** (analog zu  $\mathbb{R}$ )

(i)  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$  Cauchy-Folge

$\implies \exists N$  mit  $d(x_n, x_m) \leq 1 \quad \forall n, m \geq N$

Setze  $r = \max\{d(x_1, x_N), \dots, d(x_{N-1}, x_N)\} + 1$

Dann  $x_k \in B_r(x_N) \quad \forall k \in \mathbb{N}$

(ii)  $\lim_n x_n = x$ . Sei  $\epsilon > 0$ . Bestimme  $N$ , so dass

$$d(x, x_n) < \frac{\epsilon}{2} \quad \forall n \geq N$$

Dann  $\forall n, m \geq N$

$$d(x_n, x_m) \leq d(x_n, x) + d(x, x_m) \leq \frac{\epsilon}{2} + \frac{\epsilon}{2} = \epsilon$$

□

# Beispiele vollständiger Räume

## Beispiel 10.37

$\mathbb{R}^N$  und  $\mathbb{C}^N$  sind vollständig (Ana 1)

## Beispiel 10.38

$C([a, b])$  versehen mit der Norm  $\| \cdot \|_\infty$  (Beispiel 10.4) ist wegen folgendem Resultat vollständig (Verallgemeinerung Satz 11.25)

## Satz 10.39 (Uniforme Limites stetiger Funktionen sind stetig)

$f_n \in C([a, b])$  und  $g : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  mit  $\lim_{n \rightarrow \infty} \|f_n - g\|_\infty = 0$   
 $\implies g \in C([a, b])$

## Bemerkung 10.40

Also ist  $(C([a, b]), \| \cdot \|_\infty)$  ein Banachraum

Die von  $\| \cdot \|_\infty$  induzierte Metrik heißt auch die Metrik der uniformen Konvergenz, manchmal auch der gleichmäßigen Konvergenz

**Beweis** von Satz 10.39: Sei  $x \in [a, b]$  und  $\epsilon > 0$

$\implies \exists N$  mit  $\|f_n - g\|_\infty < \frac{\epsilon}{3} \quad \forall n \geq N$

$f_N$  stetig bei  $x \implies \exists$  Umgebung  $\delta > 0$ , so dass

$$|f_N(x) - f_N(x')| < \frac{\epsilon}{3} \quad \forall x' \in B_\delta(x)$$

Somit für  $x' \in B_\delta(x)$  gilt

$$\begin{aligned} |g(x) - g(x')| &\leq |g(x) - f_N(x)| + |f_N(x) - f_N(x')| + |f_N(x') - g(x')| \\ &< \|g - f_N\|_\infty + \frac{\epsilon}{3} + \|f_N - g\|_\infty < \frac{\epsilon}{3} + \frac{\epsilon}{3} + \frac{\epsilon}{3} < \epsilon \quad \square \end{aligned}$$

### Beispiel 10.41

$L^2([a, b])$  Menge der quadrat-integrierbaren Funktionen mit Skalarprodukt

$$\langle f|g \rangle = \int_a^b dx \overline{f(x)} g(x)$$

ist vollständig, also Hilbert-Raum (Riesz-Fischer, Beweis später)

Fakt: Es gibt unvollständige metrische Räume,  
aber jeder metrische Raum  $(X, d)$  kann vervollständigt werden:  
Setze  $Y = \{(x_n)_{n \in \mathbb{N}} \text{ Cauchy-Folge in } X\}$  und  $\tilde{X} = Y/\sim$ , wobei

$$(x_n)_{n \in \mathbb{N}} \sim (y_n)_{n \in \mathbb{N}} \iff \lim_{n \rightarrow \infty} d(x_n, y_n) = 0$$

Definiere  $\tilde{d}((x_n)_{n \in \mathbb{N}}, (y_n)_{n \in \mathbb{N}}) = \lim_{n \rightarrow \infty} d(x_n, y_n)$  (Limes existiert!)

Einbettung:  $I: X \rightarrow \tilde{X}$   $I(x) = (x)_{n \in \mathbb{N}}$  konstante Folge

### Satz 10.42

$(\tilde{X}, \tilde{d})$  ist vollständig und  $X \subset \tilde{X}$  dicht,

d.h. zu jedem  $\tilde{x} \in \tilde{X}$  und Umgebung  $\tilde{U}$  von  $\tilde{x}$  existiert  $x \in X$  mit  $x \in \tilde{U}$

Ohne detaillierten Beweis, aber im Prinzip genauso wie bei  $\mathbb{R}$

### Beispiel 10.43

Zu  $X = \mathbb{Q}$  ist  $\tilde{X} = \mathbb{R}$

### Satz 10.44 (Fixpunktsatz von Banach)

$(X, d)$  vollständiger metrischer Raum

$f : X \rightarrow X$  Lipschitz-stetig mit Lipschitzkonstante  $L < 1$ , d.h.

$$d(f(x), f(y)) \leq L d(x, y)$$

$\implies f$  hat genau einen Fixpunkt  $x \in X$ , d.h.  $f(x) = x$



**Beweis:** Sei  $x_n = f(x_{n-1})$  Orbit von beliebigem Startpunkt  $x_0 \in X$

$$d(x_n, x_{n+1}) = d(f(x_{n-1}), f(x_n)) \leq L d(x_{n-1}, x_n) \leq \dots \leq L^n d(x_0, x_1)$$

Zudem nach der Dreiecksungleichung für  $n \leq m$ :

$$\begin{aligned} d(x_n, x_m) &\leq d(x_n, x_{n+1}) + d(x_{n+1}, x_{n+2}) + \dots + d(x_{m-1}, x_m) \\ &\leq L^n \left( \sum_{k=0}^{m-n} L^k \right) d(x_0, x_1) \leq L^n \frac{1}{1-L} d(x_0, x_1) \end{aligned}$$

Somit ist  $(x_n)_{n \geq 0}$  eine Cauchy-Folge in  $X$

Wegen Vollständigkeit von  $X$  existiert Limespunkt  $x = \lim_{n \rightarrow \infty} x_n$

Nun ist  $\lim_{n \rightarrow \infty} d(f(x), f(x_n)) \leq \lim_{n \rightarrow \infty} L d(x, x_n) = 0$  und somit

$$f(x) = \lim_{n \rightarrow \infty} f(x_n) = \lim_{n \rightarrow \infty} x_{n+1} = x$$

Also ist  $x$  Fixpunkt. Sei  $x'$  ein zweiter Fixpunkt. Dann

$$d(x, x') = d(f(x), f(x')) \leq L d(x, x')$$

was wegen  $L < 1$  impliziert, dass  $d(x, x') = 0$ , d.h.  $x = x'$  ist □

## Definition 10.45

$(X, \mathcal{O})$  topologischer Raum

- (i)  $(A_i)_{i \in I}$  offene Überdeckung von  $X \iff A_i \in \mathcal{O}$  und  $\bigcup_{i \in I} A_i = X$
- (ii)  $(A_i)_{i \in I_0}$  Teilüberdeckung von  $(A_i)_{i \in I} \iff I_0 \subset I$  und  $X = \bigcup_{i \in I_0} A_i$
- (iii)  $X$  kompakt  $\iff X$  Hausdorff und jede offene Überdeckung von  $X$  besitzt eine endliche Teilüberdeckung
- (iv)  $K \subset X$  kompakt  $\iff K$  kompakt bez. Unterraumtopologie  
 $\iff \forall (B_i)_{i \in I}$  offen in Hausdorff  $X$  und  
Überdeckung von  $K \exists$  endliche Teilüberdeckung von  $K$

## Beispiel 10.46

1.  $(0, 1)$  nicht kompakte Teilmenge von  $\mathbb{R}$   
weil:  $(0, 1) = \bigcup_{n \geq 1} (\frac{1}{n}, 1)$  ohne endliche Teilüberdeckung
2. Später: Satz von Heine-Borel zeigt  $[0, 1]$  kompakt
3. Endliche Mengen sind immer kompakt

## Satz 10.47

$(X, \mathcal{O})$  Hausdorff und  $K \subset X$  kompakt. Dann

- (i)  $K$  abgeschlossen
- (ii)  $A \subset K$  abgeschlossen in  $K \implies A$  kompakt

**Beweis:** (i) Sei  $y \in K^c$ . Verwende die Trennungseigenschaft

Zu jedem  $x \in K$  bestimme offene Umgebungen

$U(x)$  von  $x$  und  $V_x(y)$  von  $y$  mit  $U(x) \cap V_x(y) = \emptyset$

$\implies \bigcup_{x \in K} U(x)$  offene Überdeckung von kompakter Menge  $K$

$\implies \exists$  endliche Teilüberdeckung  $(U(x_n))_{n=1, \dots, N}$  von  $K$

$\implies \bigcap_{n=1}^N V_{x_n}(y)$  offene Umgebung von  $y$  mit  $\bigcap_{n=1}^N V_{x_n}(y) \subset K^c$

Somit ist  $K^c$  Umgebung all seiner Punkte

$\implies K^c$  offen nach Satz 10.21

$\implies K$  abgeschlossen

(ii)  $(A_i)_{i \in I}$  offene Überdeckung von  $A$

$\implies \forall i \in I \exists B_i \subset K$  offen in  $K$  mit  $A_i = B_i \cap K$

$\implies ((B_i)_{i \in I}, A^c = K \setminus A)$  offene Überdeckung von  $K$  (weil  $A^c$  offen!)

$\implies \exists$  endliche Teilüberdeckung  $(B_{i_1}, \dots, B_{i_N}, A^c)$  von  $K$

$\implies (A_{i_1}, \dots, A_{i_N})$  endliche Teilüberdeckung von  $A$  □

### Satz 10.48

$(X, d)$  metrischer Raum,  $K \subset X$  kompakt

$\implies K$  beschränkt, d.h.  $\text{diam}(K) = \sup_{x, y \in K} d(x, y) < \infty$

**Beweis:**  $x \in K$ ,  $(B_n(x))_{n \in \mathbb{N}}$  ist offene Überdeckung von  $K$

$\implies \exists$  endliche Teilüberdeckung  $(B_{n_i}(x))_{i=1, \dots, N}$

$\implies K \subset B_{n_N}(x)$

$\implies \text{diam } K < n_N < \infty$  □

### Definition 10.49

$(X, \mathcal{O})$  Hausdorff-Raum ,  $A \subset X$

- (i)  $X$  folgenkompakt  $\iff$  jede Folge in  $X$  besitzt konvergente Teilfolge
- (ii)  $A$  folgenkompakt  
 $\iff A$  versehen mit Unterraumtopologie folgenkompakt

### Satz 10.50

$(X, d)$  metrischer Raum. *Äquivalent sind*

- (i)  $X$  kompakt
- (ii)  $X$  folgenkompakt

## Lemma 10.51 (Lebesguesches Überdeckungslemma)

$(X, d)$  folgenkompakt,  $(A_i)_{i \in I}$  offene Überdeckung von  $X$

$\implies \exists$  Lebesgue'sche Zahl  $\delta > 0$ , so dass  $\forall x \in X \exists i \in I$  mit  $B_\delta(x) \subset A_i$

**Beweis:** Gegenannahme:  $\nexists$  solches  $\delta > 0$

$\implies \forall n \geq 1 \exists x_n \in X$  mit  $B_{\frac{1}{n}}(x_n) \not\subset A_i \quad \forall i \in I$

Sei  $x_0$  HP von  $(x_n)_{n \geq 1}$  (nach Voraussetzung)

Sei  $i_0 \in I$ , so dass  $x_0 \in A_{i_0}$  (Überdeckung)

Sei  $\epsilon > 0$ , so dass  $B_\epsilon(x_0) \subset A_{i_0}$  ( $A_{i_0}$  offen)

Wähle  $k \geq \frac{2}{\epsilon}$  mit  $x_k \in B_{\frac{\epsilon}{2}}(x_0)$  ( $x_0$  ist HP)

$\implies B_{\frac{1}{k}}(x_k) \subset B_{\frac{\epsilon}{2}}(x_k) \overset{\text{Dreieck}}{\subset} B_\epsilon(x_0) \subset A_{i_0}$  Widerspruch  $\nexists$

□

## Lemma 10.52

$(X, d)$  folgenkompakt

$\implies \forall \delta > 0 \exists$  endlich viele  $x_1, \dots, x_r$  mit  $X = \bigcup_{j=1}^r B_\delta(x_j)$

**Beweis:** Gegenannahme:

$\exists \delta > 0$  mit  $X \neq \bigcup_{j=1}^r B_\delta(x_j)$  für jede Wahl von  $x_1, \dots, x_r$  und  $r \in \mathbb{N}$

Sei  $y_0$  beliebig  $\implies \exists y_1$  mit  $d(y_1, y_0) \geq \delta$  (Aussage für Fall  $r = 1$ )

$\implies \exists y_2$  mit  $d(y_2, y_1) \geq \delta$  und  $d(y_2, y_0) \geq \delta$  (Fall  $r = 2$ )

Iteration:  $\forall n \in \mathbb{N}$

$$\exists y_n \text{ mit } d(y_k, y_n) \geq \delta \quad \forall k < n$$

Diese Folge  $(y_n)_{n \in \mathbb{N}}$  erfüllt also  $d(y_n, y_m) \geq \delta \quad \forall n, m \in \mathbb{N}$

Also kann diese Folge keinen HP oder konvergente Teilfolge haben

Widerspruch zur Folgenkompaktheit  $\zeta$



**Beweis** von Satz 10.50:

(ii) $\implies$ (i), d.h. folgenkompakt  $\implies$  kompakt (schwierigerer Teil)

Sei  $(A_i)_{i \in I}$  gegebene offene Überdeckung

Sei  $\delta > 0$  zugehörige Lebesguezahl

Nach Lemma 10.52 wähle  $x_1, \dots, x_r$  mit  $X = \bigcup_{j=1}^r B_\delta(x_j)$

Da  $B_\delta(x_j) \subset A_{i_j}$  für geeignetes  $i_j$  nach Lemma 10.52 gilt  $X = \bigcup_{j=1}^r A_{i_j}$

d.h. es gibt endliche Teilüberdeckung



(i)  $\implies$  (ii), d.h. kompakt  $\implies$  folgenkompakt

Sei  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$  beliebige Folge in  $X$ . Ziel: Konstruktion von HP

Setze

$$\begin{aligned} A_n &= \{x \in X \mid \forall \epsilon > 0 \exists k \geq n \text{ mit } x_k \in B_\epsilon(x)\} \\ &= \{x \in X \mid x \text{ BP von } \{x_k \mid k \geq n\}\} \subset A_{n-1} \end{aligned}$$

$A_n$  abgeschlossen nach Satz 10.24 (da alle BP enthalten)

**Behauptung:**  $\bigcap_{n \geq 1} A_n \neq \emptyset$

**Begründung:** Sonst wäre  $\bigcup_{n \geq 1} A_n^c = X$  offene Überdeckung

$\xrightarrow{X \text{ komp.}} \bigcup_{n=1}^N A_n^c = X$  endliche Teilüberdeckung

$\implies \emptyset = \bigcap_{n=1}^N A_n = A_N$ , aber  $A_N \neq \emptyset$ . Widerspruch  $\zeta$

Also  $\exists x \in \bigcap_{n \geq 1} A_n$ , d.h.  $x$  BP von  $\{x_k \mid k \geq n\} \forall n \in \mathbb{N}$

$\implies x$  HP von  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$  ( $\forall \epsilon > 0 \exists$  unendlich viele  $n$  mit  $d(x, x_n) < \epsilon$ )

Nach Satz 10.32 existiert zu diesem HP eine konvergente Teilfolge  $\square$

## Satz 10.53 (Satz von Heine-Borel)

Sei  $\mathbb{R}^d$  versehen mit der euklidische Metrik und  $A \subset \mathbb{R}^d$ . Dann:  
 $A$  kompakt  $\iff A$  beschränkt und abgeschlossen

### Beweis:

" $\implies$ " Satz 10.47 und Satz 10.48

" $\impliedby$ "

Bolzano-Weierstrass: Jede beschränkte Folge in  $\mathbb{R}^d$  besitzt einen HP

Also hat Folge  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$  in  $A$  einen HP  $x$ , der auch BP von  $A$  ist

(entweder  $x = x_n$  für unendlich viele  $n$ , oder  $x$  HP von  $\{x_n \mid n \in \mathbb{N}\}$ )

Jetzt:

$A$  abgeschlossen  $\implies x \in A$  nach Satz 10.24

Somit hat jede Folge in  $A$  einen HP in  $A$

$\implies A$  kompakt nach Satz 10.50



# 11 Stetige Funktionen

## Definition 11.1 (Grenzwerte von Funktionen)

Seien  $X, Y$  Hausdorff-Räume,  $\emptyset \neq A \subset X$  und  $a \in X$  BP von  $A$

Für eine Funktion  $f : A \rightarrow Y$  und  $b \in Y$  sei definiert:

$$\lim_{x \rightarrow a} f(x) = b$$

$$\iff \forall \text{ Umgebungen } V(b) \exists \text{ Umgebung } U(a) \text{ mit } f(U(a) \cap A) \subset V(b)$$

## Lemma 11.2

*Grenzwerte von Funktionen sind eindeutig*

**Beweis:** (wie Satz 10.31) Seien  $b_1 \neq b_2 \in Y$  zwei Grenzwerte

$$\implies \exists \text{ Umgebungen } V(b_1), V(b_2) \text{ mit } V(b_1) \cap V(b_2) = \emptyset$$

$$\stackrel{\text{Def.}}{\implies} \exists \text{ Umgebungen } U_1(a), U_2(a) \text{ mit } f(U_j(a) \cap A) \subset V(b_j), j = 1, 2$$

$$\implies f(U_1(a) \cap U_2(a) \cap A) \subset \bigcap_{j=1,2} f(U_j(a) \cap A) \subset V(b_1) \cap V(b_2) = \emptyset$$

$$\implies U_1(a) \cap U_2(a) \cap A = \emptyset, \text{ aber } U_1(a) \cap U_2(a) \text{ Umgebung von } a$$

$$\implies a \text{ nicht BP von } A. \text{ Widerspruch } \zeta$$



## Satz 11.3

$(X, d)$ ,  $(Y, d')$  metrische Räume,  $f : A \subset X \rightarrow Y$  und  $a$  BP von  $A$ .  
Äquivalent sind:

- (i)  $\lim_{x \rightarrow a} f(x) = b$
- (ii)  $\forall \epsilon > 0 \exists \delta > 0$  mit  $f(B_\delta(a) \cap A) \subset B'_\epsilon(b)$
- (iii)  $\forall \epsilon > 0 \exists \delta > 0$ , so dass für  $x \in A$  mit  $d(x, a) < \delta$  gilt  $d'(f(x), b) < \epsilon$
- (iv)  $\forall$  Folgen  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$  in  $A$  mit  $\lim_n x_n = a$  gilt  $\lim_n f(x_n) = b$

**Beweis:** (i)  $\implies$  (ii) Sei  $\epsilon > 0$ . Dann  $B'_\epsilon(b)$  Umgebung von  $b$

$\implies \exists$  Umgebung  $U(a)$  mit  $f(U(a) \cap A) \subset B'_\epsilon(b)$

$\implies \exists \delta > 0$  mit  $B_\delta(a) \subset U(a)$  (da  $U(a)$  Umgebung von  $a$ )

Somit  $f(B_\delta(a) \cap A) \subset f(U(a) \cap A) \subset B'_\epsilon(b)$

(i)  $\longleftarrow$  (ii) Sei  $V(b)$  Umgebung von  $b$

$\implies \exists \epsilon > 0$  mit  $B'_\epsilon(b) \subset V(b)$

Voraus.  $\implies \exists \delta > 0$  mit  $f(B_\delta(a) \cap A) \subset B'_\epsilon(b) \subset V(b)$

Zudem ist  $B_\delta(a)$  Umgebung von  $a$ , so dass (i) gilt.

(ii) $\iff$ (iii) ist lediglich Umformulierung

(iii) $\implies$ (iv) Sei  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$  Folge in  $A$  mit  $\lim_n x_n = a$

Zu beliebigem  $\epsilon > 0$  wähle  $\delta > 0$  wie in (iii)

$\implies \exists N$  mit  $d(x_n, a) < \delta \quad \forall n \geq N$

$\stackrel{\text{(iii)}}{\implies} d'(f(x_n), b) < \epsilon \quad \forall n \geq N$

Somit  $\lim_n f(x_n) = b$

(iv) $\implies$ (iii) Gelte Negation von (iii)

$\implies \exists \epsilon > 0 \quad \forall \delta > 0 \exists x \in A$  mit  $d(x, a) < \delta$ , so dass  $d'(f(x), b) \geq \epsilon$

Insbesondere für  $\delta = \frac{1}{n} \exists x_n \in A$  mit  $d(x_n, a) < \frac{1}{n}$  und  $d'(f(x_n), b) \geq \epsilon$

Also  $\lim_n x_n = a$ , aber  $\lim_n f(x_n) \neq b$ , d.h. Negation von (iv) □

## Beispiel 11.4

$X = Y = \mathbb{C}$  mit euklidischer Metrik  $d(z, z') = |z - z'|$

Wir zeigen:

$$\lim_{z \rightarrow 0} \frac{e^z - 1}{z} = 1$$

Beachte  $\frac{e^0 - 1}{0} = \frac{0}{0}$  nicht definiert, aber 0 BP des Definitionsbereiches!

In der Tat, für  $z \in \mathbb{C}$  mit  $|z| < 1$  gilt

$$\begin{aligned} d\left(\frac{e^z - 1}{z}, 1\right) &= \left|\frac{e^z - 1}{z} - 1\right| = \left|\sum_{n \geq 2} \frac{1}{n!} z^{n-1}\right| \\ &\leq \sum_{n \geq 2} \frac{1}{n!} |z| = c |z| = c d(z, 0) \end{aligned}$$

wobei  $c = \sum_{n \geq 2} \frac{1}{n!}$

Zu  $\epsilon > 0$  wähle  $\delta = \frac{\epsilon}{c}$ . Dann:  $d(z, 0) < \delta$  gibt  $d(f(z), 1) < \epsilon$

## Satz 11.5 (Cauchy-Kriterium)

$(X, d)$ ,  $(Y, d')$  metrische Räume und sei  $(Y, d')$  vollständig

Ferner sei  $a$  BP von  $A \subset X$  und  $f : A \rightarrow Y$  Abbildung. Dann:

$\lim_{x \rightarrow a} f(x)$  existiert  $\iff \forall \epsilon > 0 \exists \delta > 0$ , so dass für  $x, x' \in A$  mit  $d(x, a) < \delta$ ,  $d(x', a) < \delta$  gilt  $d'(f(x), f(x')) < \epsilon$

## Bemerkung 11.6

Beachte, dass Grenzwert  $b = \lim_{x \rightarrow a} f(x)$  hier nicht benötigt wird, um Konvergenz zu untersuchen (aber auch nicht berechnet wird)

**Beweis:** " $\implies$ " (ohne Vollständigkeit von  $Y$ )

$$\lim_{x \rightarrow a} f(x) = b$$

$$\implies \forall \epsilon > 0 \exists \delta > 0 \text{ mit } d(x, a) < \delta \text{ gilt } d'(f(x), b) < \frac{\epsilon}{2}$$

$$\implies \forall x, x' \in A \text{ mit } d(x, a) < \delta, d(x', a) < \delta \text{ gilt}$$

$$d'(f(x), f(x')) \leq d'(f(x), b) + d'(f(x'), b) < \frac{\epsilon}{2} + \frac{\epsilon}{2} = \epsilon$$

” $\Leftarrow$ ” Verwende Kriterium (iv) von Satz 11.3

Sei  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$  Folge in  $A$  mit  $\lim x_n = a$ .

Wir zeigen, dass  $(f(x_n))_{n \in \mathbb{N}}$  Cauchy-Folge in  $(Y, d')$

In der Tat, sei  $\epsilon > 0$ . Wähle  $\delta > 0$  gemäß Voraussetzung

Nach Konvergenz  $\lim x_n = a \exists N$  mit  $d(x_n, a) < \delta \quad \forall n \geq N$

also nach Voraussetzung  $d'(f(x_n), f(x_m)) < 2\epsilon \quad \forall n, m \geq N$ , d.h. Cauchy

Weiter:  $Y$  vollständig  $\implies \lim f(x_n) = b$  existiert

Gegeben andere Folge  $(x'_n)_{n \in \mathbb{N}}$  mit  $\lim x'_n = a$  und  $\lim f(x'_n) = b'$

Wir zeigen  $b = b'$ , was dann den Beweis beendet

In der Tat, betrachte  $(x''_n)_{n \in \mathbb{N}} = (x_0, x'_0, x_1, x'_1, \dots)$

Dann  $\lim x''_n = a$  und auch  $\lim f(x''_n) = b''$  existiert

Aber  $b'' = b'$  und  $b'' = b$





## Beispiel 11.7 (Funktionen ohne Grenzwerte)

Zu  $X, Y = \mathbb{R}$  und  $A = \mathbb{R} \setminus \{0\}$  betrachte  $f(x) = \sin\left(\frac{1}{x}\right)$  für  $x \in A$

$\lim_{x \rightarrow 0} \sin\left(\frac{1}{x}\right)$  existiert nicht

In der Tat, zu  $x_n = \frac{1}{2\pi n + \frac{\pi}{2}} \rightarrow 0$  gilt  $f(x_n) = 1$

aber zu  $x'_n = \frac{1}{2\pi n + \frac{3\pi}{2}} \rightarrow 0$  gilt  $f(x'_n) = -1$

Tatsächlich:

$\forall b \in [-1, 1] \exists$  Folge  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$  mit  $\lim x_n = 0$  und  $\lim f(x_n) = b$

## Beispiel 11.8

$X, Y \in \mathbb{R}$  und  $f(x) = \operatorname{sgn}(x) = \begin{cases} 1 & x > 0 \\ -1 & x < 0 \end{cases}$ ,  $x \in \mathbb{R} \setminus \{0\}$

$\lim_{x \rightarrow 0} f(x)$  existiert nicht

Hier ist jedoch Limes von rechts und links sinnvoll

## Definition 11.9

$a \in \mathbb{R}$  Berührungspunkt von  $A \subset \mathbb{R}$  und  $f : A \rightarrow (Y, d')$

(i)  $\lim_{x \downarrow a} f(x) = b$  (rechtsseitiger Limes)

$\iff \forall$  Folgen  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$  in  $A$  mit  $x_n > a$ ,  $\lim x_n = a$  gilt  $\lim f(x_n) = b$

(ii)  $\lim_{x \rightarrow \infty} f(x) = b$  (uneigentlicher Limes)

$\iff \forall$  Folgen  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$  in  $A$  mit  $\lim x_n = \infty$  gilt  $\lim f(x_n) = b$

(iii) Analog linksseitiger Limes  $\lim_{x \uparrow a} f(x)$  und  $\lim_{x \rightarrow -\infty} f(x)$

## Beispiele

1.  $\lim_{x \downarrow 0} \operatorname{sgn}(x) = 1$

2.  $\lim_{x \uparrow 0} \operatorname{sgn}(x) = -1$

3.  $\lim_{x \rightarrow \infty} \sin\left(\frac{1}{x}\right) = 0$

4.  $\lim_{x \rightarrow \infty} \sin(x)$  existiert nicht

## Satz 11.10 (Regeln für Limes komplexwertiger Funktionen)

$(X, d)$  metrischer Raum,  $a$  BP von  $A \subset X$ ,  $f, g : A \rightarrow \mathbb{C}$  und  $\lambda \in \mathbb{C}$ .

Jeweils wenn rechte Seiten existieren, gilt:

- (i)  $\lim_{x \rightarrow a} (f(x) + \lambda g(x)) = (\lim_{x \rightarrow a} f(x)) + \lambda (\lim_{x \rightarrow a} g(x))$
- (ii)  $\lim_{x \rightarrow a} (f(x) \cdot g(x)) = (\lim_{x \rightarrow a} f(x)) (\lim_{x \rightarrow a} g(x))$
- (iii)  $\lim_{x \rightarrow a} \frac{f(x)}{g(x)} = \frac{\lim_{x \rightarrow a} f(x)}{\lim_{x \rightarrow a} g(x)}$ , falls  $\lim_{x \rightarrow a} g(x) \neq 0$

Falls  $X = \mathbb{R}$ , gilt alles auch für einseitige und uneigentliche Limes

Die Linearität in (i) gilt auch für vektorwertige Funktionen

**Beweis:** Mit Satz 11.3(iv) übertragen sich die Regeln für konvergente Zahlenfolgen (Ana 1) □

**Jetzt:** Im Allgemeinen hat der Grenzwert  $b = \lim_{x \rightarrow a} f(x)$  nichts mit dem Funktionswert  $f(a)$  zu tun (falls  $a$  im Definitionsbereich)

## Definition 11.11

$X, Y$  Hausdorff-Raum,  $f : X \rightarrow Y$  Abbildung und  $x_0 \in X$

- (i)  $f$  stetig in  $x_0 \iff \lim_{x \rightarrow x_0} f(x) = f(x_0)$   
(auf der rechten Seite: Limes existiert und gleich  $f(x_0)$ )
- (ii)  $f$  stetig (im Großen)  $\iff f$  stetig in allen Punkten  $x_0 \in X$

## Satz 11.12

Äquivalent sind

- (i)  $f$  stetig in  $x_0$
- (ii)  $\forall$  Umgebungen  $V$  von  $f(x_0) \exists$  Umgebung  $U$  von  $x_0$  mit  $f(U) \subset V$
- (iii)  $\forall$  Umgebungen  $V$  von  $f(x_0)$  ist  $f^{-1}(V)$  Umgebung von  $x_0$

**Beweis:**

(i)  $\iff$  (ii) nach Definition des Grenzwertes    (iii)  $\implies$  (ii) klar

(ii)  $\implies$  (iii)  $f(U) \subset V \implies U \subset f^{-1}(f(U)) = f^{-1}(V)$

Da  $U$  Umgebung von  $x_0$  ist, ist auch  $f^{-1}(V)$  Umgebung von  $x_0$ . □

## Satz 11.13

$(X, \mathcal{O}_X)$ ,  $(Y, \mathcal{O}_Y)$  Hausdorff-Räume und  $f : X \rightarrow Y$ . Äquivalent sind:

- (i)  $f$  stetig
- (ii) Urbilder offener Mengen sind offen, d.h.  $\forall A \in \mathcal{O}_Y$  gilt  $f^{-1}(A) \in \mathcal{O}_X$
- (iii) Urbilder abgeschlossener Mengen sind abgeschlossen

**Beweis:** (i)  $\implies$  (ii)  $A \subset Y$  offen. Sei  $x \in f^{-1}(A)$

$\implies f(x) \in A$ , d.h.  $A$  offene Umgebung von  $f(x)$

$\implies f^{-1}(A)$  Umgebung von  $x$  nach Satz 11.12. Dies gilt  $\forall x \in X$

$\implies f^{-1}(A)$  Umgebung all seiner Punkte, also offen (Satz 10.21)

(ii)  $\implies$  (i)  $V$  Umgebung von  $f(x)$

$\implies \exists$  offene Umgebung  $V' \subset V$  von  $f(x)$

$\stackrel{(ii)}{\implies} f^{-1}(V')$  offene Umgebung von  $x \in f^{-1}(V')$  mit  $f(f^{-1}(V')) \subset V$

(ii)  $\iff$  (iii)  $A \subset Y$  abgeschlossen  $\iff$  Komplement  $A^c$  in  $Y$  offen

$\iff f^{-1}(A^c) = f^{-1}(A)^c$  offen  $\iff f^{-1}(A)$  abgeschlossen □

### Satz 11.14 (Hintereinanderausführung stetiger Abbildungen)

$f : (X, \mathcal{O}_X) \rightarrow (Y, \mathcal{O}_Y)$  und  $g : (Y, \mathcal{O}_Y) \rightarrow (Z, \mathcal{O}_Z)$  stetig

$\implies g \circ f : (X, \mathcal{O}_X) \rightarrow (Z, \mathcal{O}_Z)$  stetig

**Beweis:**  $(g \circ f)^{-1}(A) = f^{-1}(g^{-1}(A)) \in \mathcal{O}_X$  da  $g^{-1}(A) \in \mathcal{O}_Y$  für  $A \in \mathcal{O}_Z$  □

### Satz 11.15 (Hölder-Kriterium für Stetigkeit)

$(X, d)$ ,  $(Y, d')$  metrische Räume,  $f : (X, d) \rightarrow (Y, d')$  Hölder-stetig,  
d.h. es existiere Hölder-Exponent  $\alpha > 0$  und  $L \in \mathbb{R}$  mit

$$d'(f(x), f(x')) \leq L d(x, x')^\alpha \quad \forall x, x' \in X$$

$\implies f$  stetig

**Beweis:** Sei  $x_0 \in X$  und  $\epsilon > 0$ . Setze  $\delta = \left(\frac{\epsilon}{L}\right)^{\frac{1}{\alpha}}$

Dann für alle  $x \in X$  mit  $d(x, x_0) < \delta$

$$d(f(x), f(x_0)) \leq L d(x, x_0)^\alpha < L \frac{\epsilon}{L} = \epsilon$$

Somit  $\lim_{x \rightarrow x_0} f(x) = f(x_0) \quad \forall x_0 \in X$  □

## Nun zu strukturerhaltenden Abbildungen der Topologie

### Definition 11.16

Abbildung  $f : (X, \mathcal{O}_X) \rightarrow (Y, \mathcal{O}_Y)$  heißt Homöomorphismus

$\iff f$  bijektiv und  $f$  sowie  $f^{-1}$  stetig

Falls so eine Abbildung existiert sind  $X$  und  $Y$  homöomorph

### Beispiel 11.17

Seien  $I = (0, 1)$ ,  $J = (0, \infty)$  versehen mit Unterraumtopologie von  $\mathbb{R}$

Dann sind  $I$  und  $J$  homöomorph

Ein Homöomorphismus ist  $f(x) = \tan\left(\frac{\pi}{2}x\right)$

### Bemerkung 11.18

Homöomorphe Räume sind mit Mitteln der Topologie ununterscheidbar

Natürlich haben  $I$  und  $J$  unterschiedliche Länge,

aber dies ist eine metrische Eigenschaft

## Satz 11.19 (Stetige Bilder kompakter Mengen sind kompakt)

$f : (X, \mathcal{O}_X) \rightarrow (Y, \mathcal{O}_Y)$  stetig zwischen Hausdorff Räumen

$K \subset X$  kompakt  $\implies f(K)$  kompakt

**Beweis:**  $(B_i)_{i \in I}$  offene Überdeckung von  $f(K) \subset \bigcup_{i \in I} B_i$ . Also

$$K \subset f^{-1}(f(K)) \subset \bigcup_{i \in I} \underbrace{f^{-1}(B_i)}_{\text{offen, da } f \text{ stetig}} \quad \text{offene Überdeckung}$$

$\implies \exists$  endliches  $I_0 \subset I$  mit  $K \subset \bigcup_{i \in I_0} f^{-1}(B_i)$

$$\implies f(K) \subset f\left(\bigcup_{i \in I_0} f^{-1}(B_i)\right) = \bigcup_{i \in I_0} B_i$$

also  $f(K)$  kompakt





## Satz 11.20 (Extrema stetiger Funktion auf Kompaktum)

$K$  kompakt und  $f : K \rightarrow \mathbb{R}$  stetig

$$\implies \exists x_0 \in K \text{ mit } f(x_0) = \sup_{x \in K} f(x) = \max_{x \in K} f(x)$$

**Beweis:**  $f(K) \subset \mathbb{R}$  kompakt nach Satz 11.19

$\implies f(K)$  beschränkt und abgeschlossen (nach Heine-Borel)

Sei  $M = \sup f(K)$ , dann  $M$  Berührungspunkt von  $f(K)$

Da  $f(K)$  abgeschlossen, ist  $M \in f(K)$

$$\implies \exists x_0 \in K \text{ mit } f(x_0) = M$$



**Achtung:**  $x_0$  im Allgemeinen nicht eindeutig!

Eine Anwendung von Satz 11.20 ist Beweis von

### Theorem 11.21 (Fundamentalsatz der Algebra)

Sei  $P(z) = \sum_{n=0}^N a_n z^n$  mit  $a_n \in \mathbb{C}$ ,  $a_N \neq 0$

Dann existieren  $z_1, \dots, z_N \in \mathbb{C}$  (eventuell gleich), so dass

$$P(z) = a_N(z - z_1)(z - z_2) \cdots (z - z_N)$$

**Beweis:** Es reicht zu zeigen, dass eine Nullstelle  $z_N$  existiert

(danach betrachte das Polynom  $\frac{P(z)}{z - z_N}$ )

Setze  $\mu = \inf_{z \in \mathbb{C}} |P(z)|$

Für  $|z| = R \in \mathbb{R}$  gilt

$$|P(z)| \geq R^N \left( |a_N| - |a_{N-1}| \frac{1}{R} - \dots - |a_0| \frac{1}{R^N} \right)$$

Somit existiert ein  $R_c$ , so dass

$$|P(z)| > \mu \quad \forall z \in \mathbb{C}, |z| \geq R_c$$

Auf dem Kompaktum  $\overline{B_{R_c}(0)} = \{z \in \mathbb{C} \mid |z| \leq R_c\}$  nimmt stetige Funktion  $|P|$  ihr Infimum an (Satz 11.20), d.h.  $\exists z_N \in \overline{B_{R_c}(0)}$  mit

$$|P(z_N)| = \mu$$

**Behauptung:**  $\mu = 0$

Gegenannahme  $\mu > 0$ . Definiere Polynom  $Q(z) = \frac{P(z+z_N)}{P(z_N)}$

$Q$  ist nicht konstant und erfüllt  $Q(0) = 1$  und  $|Q(z)| \geq 1$

Somit existiert  $k \in \{1, \dots, N\}$ , so dass

$$Q(z) = 1 + b_k z^k + \dots + b_N z^N \quad \text{mit} \quad b_k \neq 0, \quad b_n \in \mathbb{C}$$

Sei  $\theta \in [0, \frac{2\pi}{k})$  definiert durch  $e^{ik\theta} = -\frac{|b_k|}{b_k}$

Für  $r > 0$  und  $r^k |b_k| < 1$  folgt  $|1 + b_k (re^{i\theta})^k| = 1 - r^k |b_k|$  und somit

$$\begin{aligned} |Q(re^{i\theta})| &\leq 1 - r^k |b_k| + r^{k+1} |b_{k+1}| + \dots + r^N |b_N| \\ &= 1 - r^k (|b_k| - r |b_{k+1}| - \dots - r^{N-k} |b_N|) \\ &\leq 1 - r^k |b_k| \cdot \frac{1}{2} < 1 \end{aligned}$$

Letzteres für  $r$  ausreichend klein. Widerspruch  $\zeta$



## Satz 11.22 (Stetige Funktion auf Kompaktum)

$X$  kompakt und  $f : (X, d) \rightarrow (Y, d')$  stetig

$\implies f$  gleichmäßig stetig auf  $X$ , d.h.  $\forall \epsilon > 0 \exists \delta > 0$  mit

$$d(x, x') < \delta \implies d'(f(x), f(x')) < \epsilon$$

**Beweis:** Gegenannahme:  $\exists \epsilon > 0 : \forall n \geq 1 \exists x_n, x'_n$  mit

$$d(x_n, x'_n) < \frac{1}{n} \quad d'(f(x_n), f(x'_n)) \geq \epsilon$$

$X$  kompakt  $\implies (x_{n_k})_{k \in \mathbb{N}}$  konvergente Teilfolge und  $x = \lim x_{n_k}$

Dann

$$d(x, x'_{n_k}) \leq d(x, x_{n_k}) + d(x_{n_k}, x'_{n_k}) \leq d(x, x_{n_k}) + \frac{1}{n_k} \xrightarrow{k \rightarrow \infty} 0$$

Somit:  $\lim x'_{n_k} = x = \lim x_{n_k}$

$f$  stetig  $\implies y = f(x) = \lim_{k \rightarrow \infty} f(x_{n_k}) = \lim_{k \rightarrow \infty} f(x'_{n_k})$

Aber  $\epsilon \leq d'(f(x_{n_k}), f(x'_{n_k})) \leq d'(f(x_{n_k}), y) + d'(y, f(x'_{n_k})) \rightarrow 0$

Widerspruch  $\zeta$



## Definition 11.23

$(X, \mathcal{O}_X)$  topologischer Raum und  $(Y, d')$  metrischer Raum

$\mathcal{F}(X, Y) = \{f : X \rightarrow Y \text{ beschränkte Abbildung}\}$

$C_b(X, Y) = \{f : X \rightarrow Y \text{ beschränkte stetige Abbildung}\} \subset \mathcal{F}(X, Y)$

Auf  $\mathcal{F}(X, Y)$  definiere

$$D(f, g) = \sup_{x \in X} d'(f(x), g(x))$$

Konvergenz einer Folge  $(f_n)_{n \in \mathbb{N}}$  in  $\mathcal{F}(X, Y)$  bez. Metrik  $D$  heißt  
uniforme oder gleichmäßige Konvergenz **auf**  $X$

Bezeichnung:  $g = u\text{-lim } f_n$ .

## Bemerkung 11.24

Spezialfall  $X = [a, b]$ ,  $Y = \mathbb{R}$

ergibt  $(C([a, b]), \|\cdot\|_\infty)$ , wobei  $D(f, g) = \|f - g\|_\infty$

Satz 10.39 über Vollständigkeit wird nun verallgemeinert:

## Satz 11.25 (Uniforme Limes stetiger Funktionen sind stetig)

$X$  Hausdorff-Raum und  $(Y, d')$  metrischer Raum

$f_n \in C_b(X, Y)$  und  $g \in \mathcal{F}(X, Y)$  mit  $\lim_{n \rightarrow \infty} D(f_n, g) = 0$

$\implies g \in C_b(X, Y)$

**Beweis:** (Genau wie Satz 10.39) Sei  $x \in X$  und  $\epsilon > 0$

$\implies \exists N$  mit  $D(g, f_n) < \frac{\epsilon}{3} \quad \forall n \geq N$

$f_N$  stetig bei  $x \implies \exists$  Umgebung  $U$  von  $x$ , so dass

$$d'(f_N(x), f_N(x')) < \frac{\epsilon}{3} \quad \forall x' \in U$$

Somit für  $x' \in U$  gilt

$$\begin{aligned} d'(g(x), g(x')) &\leq d'(g(x), f_N(x)) + d'(f_N(x), f_N(x')) + d'(f_N(x'), g(x')) \\ &\leq D(g, f_N) + \frac{\epsilon}{3} + D(f_N, g) < \epsilon \end{aligned}$$

□

## Satz 11.26 (Cauchy-Kriterium für uniforme Konvergenz)

$(Y, d')$  vollständig und  $f_n : X \rightarrow Y$  stetig und beschränkt. Dann:  
 $(f_n)_{n \in \mathbb{N}}$  uniform konvergent auf  $X \iff (f_n)_{n \in \mathbb{N}}$  Cauchy-Folge bez.  $D$   
Also  $(C_b(X, Y), D)$  vollständig

**Beweis:** Rechte Seite:  $\forall \epsilon > 0 \exists N$  mit  $D(f_n, f_m) < \epsilon \quad \forall n, m \geq N$

" $\implies$ " klar nach Satz 10.36

" $\impliedby$ "  $\forall x \in X$  gilt  $d'(f_n(x), f_m(x)) \leq D(f_n, f_m)$

$\implies (f_n(x))_{n \in \mathbb{N}}$  Cauchy-Folge in  $Y$

$\implies g(x) = \lim_{n \rightarrow \infty} f_n(x)$  existiert für alle  $x \in X$  (da  $Y$  vollständig)

Noch zu zeigen: Konvergenz uniform (dann  $g$  stetig nach Satz 11.25)

Sei  $\epsilon > 0$ . Wähle  $N = N(\epsilon)$ , so dass

$$d'(f_n(x), f_m(x)) < \frac{\epsilon}{2} \quad \forall n, m \geq N \quad \forall x \in X$$

Außerdem wähle  $m = m(x) \geq N$ , so dass

$$d'(g(x), f_{m(x)}(x)) < \frac{\epsilon}{2}$$

Dann für  $n > N$ :

$$\begin{aligned} D(f_n, g) &= \sup_{x \in X} d'(f_n(x), g(x)) \\ &\leq \sup_{x \in X} d'(f_n(x), f_{m(x)}(x)) + \sup_{x \in X} d'(f_{m(x)}(x), g(x)) \\ &\leq \frac{\epsilon}{2} + \frac{\epsilon}{2} = \epsilon \end{aligned}$$





## 12 Stetige lineare Operatoren

Ziel: Untersuchung der Stetigkeit von linearen Abbildungen

Wieso? Intrinsisch interessant und

wird benötigt z.B. für Analysis mehrdimensionaler Ableitungen

**Erinnerung:** Taylor-Formel für  $C^2$ -Funktion  $f : D \subset \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$

$$f(x_0 + v) = f(x_0) + f'(x_0)v + \frac{1}{2}f''(x_0)v v + \mathcal{O}(v^3)$$

für  $x_0 \in D$  und kleines  $v \in \mathbb{R}$

Für Funktion  $f : D \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  wird gleiche Formel gelten, wobei:

- $x_0 \in D$  und  $v \in \mathbb{R}^n$
- $f'(x_0) : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  lineare Abbildung
- $f''(x_0) : \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  bilineare symmetrische Abbildung
- Analog  $f^{(k)}(x_0)$   $k$ -lineare symmetrisch von  $\mathbb{R}^n \times \dots \times \mathbb{R}^n$  nach  $\mathbb{R}^m$

Seien  $(V, \|\cdot\|_V)$  und  $(W, \|\cdot\|_W)$  normierte Vektorräume über  $\mathbb{K}$   
Index an der Norm wird unterdrückt (aus Zusammenhang meist klar)

### Definition 12.1 (Erinnerung)

Abbildung  $T : V \rightarrow W$  heißt  $\mathbb{K}$ -linear oder  $\mathbb{K}$ -linearer Operator

$$\iff \forall v, w \in V, \lambda \in \mathbb{K} \text{ gilt: } T(v + \lambda w) = T(v) + \lambda T(w)$$

Notation:  $\mathcal{L}(V, W)$  = Menge linearer Abbildungen von  $V$  nach  $W$

Zudem  $\mathcal{L}(V) = \mathcal{L}(V, V)$

### Theorem 12.1

Für eine lineare Abbildung  $T : (V, \|\cdot\|) \rightarrow (W, \|\cdot\|)$  sind äquivalent

- (i)  $T$  stetig in 0
- (ii)  $T$  stetig
- (iii)  $T$  gleichmäßig stetig
- (iv)  $T$  beschränkt, d.h.  $\exists M > 0$  mit  $\|Tv\| \leq M\|v\| \quad \forall v \in V$

## Beweis:

(i)  $\implies$  (iv) Gegenannahme:  $\forall n \in \mathbb{N} \exists v_n \in V$  mit  $\|Tv_n\| > n\|v_n\|$

Setze  $w_n = \frac{v_n}{n\|v_n\|}$ . Dann  $\|w_n\| = \frac{1}{n}$  und  $\lim_{n \rightarrow \infty} w_n = 0 \in V$

Aber  $\|Tw_n\| = \frac{\|Tv_n\|}{n\|v_n\|} > 1$ , d.h.  $Tw_n$  konvergiert **nicht** gegen  $0 \in W$

Also wäre  $T$  unstetig bei  $0 \not\checkmark$

(iv)  $\implies$  (iii) Nach Linearität gilt

$$\|Tv - Tw\| = \|T(v - w)\| \leq M\|v - w\|$$

Somit  $T$  global Lipschitz-stetig mit Lipschitz-Konstante  $M$

Insbesondere also ist  $T$  gleichmäßig stetig.

(iii)  $\implies$  (ii)  $\implies$  (i) klar □

## Definition 12.2

Für stetiges  $T \in \mathcal{L}(V, W)$  ist Operatornorm definiert als

$$\|T\| = \sup_{v \neq 0} \frac{\|Tv\|}{\|v\|} = \sup_{\|v\|=1} \|Tv\|$$

## Satz 12.3

Sei  $\mathbb{K}^n$  versehen mit Maximumsnorm  $\|\cdot\|_\infty$  und  $(V, \|\cdot\|)$  normierter VR  
Jede lineare Abbildung  $T : (\mathbb{K}^n, \|\cdot\|_\infty) \rightarrow (V, \|\cdot\|)$  ist stetig

**Beweis:** Sei  $e_1, \dots, e_n$  die Standardbasis von  $\mathbb{K}^n$

Dann  $v = \sum_{j=1}^n v_j e_j \in \mathbb{K}^n$  und

$$\begin{aligned}\|Tv\| &= \left\| \sum_{j=1}^n v_j Te_j \right\| \\ &\leq \max\{\|Te_1\|, \dots, \|Te_n\|\} \sum_{j=1}^n |v_j| \\ &\leq Cn \|v\|_\infty\end{aligned}$$

Also  $\|T\| < \infty$  und  $T$  ist stetig (Anderer Beweis mit Satz 11.20) □

**Beachte:** Schranke explodiert im Limes unendlicher Dimensionen

## Satz 12.4

Seien  $(V, \|\cdot\|)$  und  $(W, \|\cdot\|)$  normierte Vektorräume

Definiere Menge der linearen und beschränkten Operatoren:

$$\mathcal{B}(V, W) = \{T \in \mathcal{L}(V, W) \mid \|T\| < \infty\}$$

$(\mathcal{B}(V, W), \|\cdot\|)$  ist ein normierter Vektorraum, wobei

$\|\cdot\| : \mathcal{B}(V, W) \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$  Operatornorm und  $(T + \lambda S)(v) = Tv + \lambda Sv$

**Beweis:** Wenn  $T$  und  $S$  linear sind, dann auch  $T + \lambda S$ . Zudem

$$\|(T + \lambda S)v\| \leq \|Tv\| + |\lambda| \|Sv\| \leq (\|T\| + |\lambda| \|S\|) \|v\|$$

so dass  $T + \lambda S \in \mathcal{B}(V, W)$ . Insbesondere also

$$\|T + S\| \leq \|T\| + \|S\| \quad \|\lambda T\| = |\lambda| \|T\|$$

Außerdem  $\|T\| = 0 \iff T = 0$ . Also  $\|\cdot\|$  Norm auf  $\mathcal{B}(V, W)$  □

## Definition 12.5 (Vergleiche Definition 10.34)

Ein vollständiger normierter Vektorraum heißt Banachraum

## Satz 12.6

$(V, \|\cdot\|)$  normierter Raum und  $(W, \|\cdot\|)$  Banachraum

$\implies (\mathcal{B}(V, W), \|\cdot\|)$  Banachraum

**Beweis:** Nach Satz 12.4 bleibt noch die Vollständigkeit zu zeigen

Sei also  $(T_n)_{n \in \mathbb{N}}$  Cauchy-Folge in  $\mathcal{B}(V, W)$

Für jedes  $v \in V$  ist dann

$$\|T_n v - T_m v\| = \|(T_n - T_m)v\| \leq \|T_n - T_m\| \|v\|$$

d.h.  $(T_n v)_{n \in \mathbb{N}}$  Cauchy-Folge in  $W$

Nach Vollständigkeit von  $W$  wird  $T : V \rightarrow W$  definiert durch

$$Tv = \lim_{n \rightarrow \infty} T_n v$$

Zu zeigen:  $T \in \mathcal{B}(v, w)$  und  $(T_n)_{n \in \mathbb{N}}$  konvergiert gegen  $T$

Sei  $\varepsilon > 0$ . Dann  $\exists N$  mit  $\|T_n - T_m\| < \frac{\varepsilon}{2} \quad \forall n, m \geq N$

Zudem:  $\forall v \in V \exists m \geq N$  mit  $\|Tv - T_mv\| < \frac{\varepsilon}{2}\|v\|$

Weiter

$$\|(T - T_n)v\| \leq \|(T - T_m)v\| + \|(T_m - T_n)v\| \leq \left(\frac{\varepsilon}{2} + \frac{\varepsilon}{2}\right)\|v\| = \varepsilon\|v\|$$

$$\implies \|T - T_n\| \leq \varepsilon \quad \forall n \geq N$$

$\implies (T_n)_{n \in \mathbb{N}}$  gegen  $T$ . Weiter, weil  $T_n$  linear,

$$\begin{aligned} & \|T(v + \lambda w) - Tv - \lambda Tw\| \\ &= \|(T - T_n)(v + \lambda w) - (T - T_n)v - \lambda(T - T_n)w\| \\ &\leq \|T - T_n\|(\|v + \lambda w\| + \|v\| + |\lambda|\|w\|) + 0 \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0 \end{aligned}$$

d.h.  $T$  linear. Zuletzt für  $n$  ausreichend groß,

$\|T\| \leq \|T - T_n\| + \|T_n\| \leq \varepsilon + \|T_n\| < \infty$ , also  $T$  beschränkt □

## Satz 12.7

Seien  $U, V, W$  normierte Vektorräume und  $T \in \mathcal{B}(U, V)$ ,  $S \in \mathcal{B}(V, W)$   
Dann ist  $ST = S \circ T \in \mathcal{B}(U, W)$  und  $\|ST\| \leq \|S\| \|T\|$

**Beweis:** Linearität von  $ST$  klar, und  $\forall u \in U$  gilt

$$\|STu\| \leq \|S\| \|Tu\| \leq \|S\| \|T\| \|u\|$$

Somit

$$\|ST\| = \sup_{u \neq 0} \frac{\|STu\|}{\|u\|} \leq \|S\| \|T\|$$



## Definition 12.8

$V$  normierter Vektorraum und sei  $\mathcal{B}(V) = \mathcal{B}(V, V)$

$(\mathcal{B}(V), +, \cdot, \circ, \|\cdot\|)$  ist eine normierte Algebra

Falls  $V$  vollständig, so auch  $\mathcal{B}(V)$  vollständig (nach Satz 12.7)

und dann ist  $\mathcal{B}(V)$  eine so genannte Banachalgebra



## Definition 12.9

Linearer Operator  $T : V \rightarrow W$  invertierbar  $\iff T : V \rightarrow W$  bijektiv  
Dann existiert Inverses  $T^{-1} : W \rightarrow V$

## Bemerkung 12.10 (Tiefligender Satz der inversen Abbildung)

Inverses eines beschränkten invertierbaren Operators ist beschränkt

## Satz 12.11

$V$  ein Banachraum und  $T \in \mathcal{B}(V)$  Kontraktion, d.h.  $\|T\| < 1$   
 $\implies \mathbf{1} - T$  invertierbar mit Inversen gegeben durch konvergente  
Neumann Reihe (bez. Operatornorm):

$$(\mathbf{1} - T)^{-1} = \sum_{n \geq 0} T^n$$

Zudem

$$\|(\mathbf{1} - T)^{-1}\| \leq \frac{1}{1 - \|T\|}$$

**Beweis:** Nach Satz 12.7 gilt  $\|T^n\| \leq \|T\|^n$ . Somit

$$\left\| \sum_{n=0}^N T^n \right\| \leq \sum_{n=0}^N \|T^n\| \leq \frac{1}{1 - \|T\|}$$

und  $\left( \sum_{n=0}^N T^n \right)_{N \in \mathbb{N}}$  Cauchy-Folge bez. Operatornorm

Nach Satz 12.7 konvergiert Reihe also gegen einen Operator  $S \in \mathcal{B}(V)$

Es gilt:

$$(\mathbf{1} - T)S = \sum_{n=0}^{\infty} T^n - \sum_{n=1}^{\infty} T^n = \mathbf{1}$$

und analog  $S(\mathbf{1} - T) = \mathbf{1}$ . Also  $S = (\mathbf{1} - T)^{-1}$ . □

## Satz 12.12

Seien  $V, W$  Banachräume und  $T \in \mathcal{B}(V, W)$  invertierbar

Dann sind alle Elemente der offenen Kugel um  $T$  mit Radius  $r = \frac{1}{\|T^{-1}\|}$

$$B_r(T) = \{S \in \mathcal{B}(V, W) \mid \|T - S\| < r\}$$

invertierbar. Zudem gilt für  $S \in B_r(T)$

$$\|S^{-1}\| \leq \frac{\|T^{-1}\|}{1 - \|T^{-1}\| \|T - S\|}$$

$$\|T^{-1} - S^{-1}\| \leq \frac{\|T^{-1}\|^2 \|T - S\|}{1 - \|T^{-1}\| \|T - S\|}$$

## Bemerkung 12.13

Sprachgebrauch: Invertierbarkeit ist eine offene Bedingung

**Beweis:** Da  $S = T - (T - S) = T(\mathbf{1} - T^{-1}(T - S))$  und

$$\|T^{-1}(T - S)\| \leq \|T^{-1}\| \|T - S\| < 1 \quad \text{für } S \in B_{\frac{1}{\|T^{-1}\|}}(T)$$

folgt konvergente Neumann-Reihe (Satz 12.11)

$$(\mathbf{1} - T^{-1}(T - S))^{-1} = \sum_{n=0}^{\infty} (T^{-1}(T - S))^n \in \mathcal{B}(V)$$

und

$$\|(\mathbf{1} - T^{-1}(T - S))^{-1}\| \leq \frac{1}{1 - \|T^{-1}\| \|T - S\|}$$

$\implies S^{-1} = (\mathbf{1} - T^{-1}(T - S))^{-1} T^{-1}$  existiert und Schranke an  $\|S^{-1}\|$

Weiter

$$\begin{aligned} S^{-1} - T^{-1} &= \left( (\mathbf{1} - T^{-1}(T - S))^{-1} - \mathbf{1} \right) T^{-1} \\ &= (\mathbf{1} - (\mathbf{1} - T^{-1}(T - S))) (\mathbf{1} - T^{-1}(T - S))^{-1} T^{-1} \\ &= T^{-1}(T - S) (\mathbf{1} - T^{-1}(T - S))^{-1} T^{-1} \end{aligned}$$

so dass  $\|S^{-1} - T^{-1}\| \leq \|T^{-1}\| \|T - S\| \frac{1}{1 - \|T^{-1}\| \|T - S\|} \|T^{-1}\|$  □

# 13 Differentialrechnung mehrerer Veränderlicher

## Definition 13.1

$V, W$  normierte Vektorräume über  $\mathbb{R}$ , z.B.  $V = \mathbb{R}^n$  und  $W = \mathbb{R}^m$

Sei  $D \subset V$  offene Teilmenge und  $x_0 \in D$

Abbildung  $f : D \rightarrow W$  heißt (Fréchet) differenzierbar in Punkt  $x_0$

$\iff \exists T \in \mathcal{B}(V, W)$ , so dass

$$\lim_{x \rightarrow x_0} \frac{\|f(x) - f(x_0) - T(x - x_0)\|}{\|x - x_0\|} = 0$$

$\iff \exists T \in \mathcal{B}(V, W)$ , so dass  $\forall \varepsilon > 0 \exists \delta > 0$  mit

$$\|f(x) - f(x_0) - T(x - x_0)\| < \varepsilon \|x - x_0\| \quad \forall x \neq x_0 \text{ mit } \|x - x_0\| < \delta$$

Dann heißt  $T$  Ableitung von  $f$  in  $x_0$  und wird mit  $f'(x_0)$  bezeichnet

Alternative Notationen:  $\partial f(x_0)$ ,  $Df(x_0)$ ,  $df(x_0)$ ,  $\nabla f(x_0)$  ...

## Bemerkung 13.2

1. Im Fall  $V = \mathbb{R}^n$  und  $W = \mathbb{R}^m$  ist  $f'(x_0) : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  linear, also gegeben durch Matrix aus  $\text{Mat}(n \times m, \mathbb{R})$
2. Im Fall  $V = W = \mathbb{R}$  stimmt die Definition mit Ana 1 überein  
In der Tat: lineares  $T : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  ist Multiplikation mit reeller Zahl, d.h.  $\mathcal{B}(\mathbb{R}, \mathbb{R}) \cong \mathbb{R}$ .
3. Definition 13.1 überträgt sich auch auf komplexe Vektorräume, wenn  $\mathcal{B}(V, W) = \{\text{komplex lineare Abbildungen}\}$   
Differenzierbare Funktionen heißen dann holomorph  
Für  $V = W = \mathbb{C}$  (vgl. Funktionentheorie) ist  $f'(z_0) \in \mathcal{B}(\mathbb{C}, \mathbb{C}) \cong \mathbb{C}$

## Lemma 13.3

*Wenn Ableitung existiert, dann ist sie eindeutig*

### **Beweis:**

Seien  $T, T'$  zwei Ableitungen

Für alle  $\varepsilon > 0 \exists \delta > 0$  (für  $T, T'$  gleichzeitig gewählt), so dass

$\forall x \neq x_0, \|x - x_0\| < \delta$  gilt

$$\begin{aligned} \frac{\|(T - T')(x - x_0)\|}{\|x - x_0\|} &\leq \frac{\|f(x) - f(x_0) - T(x - x_0)\|}{\|x - x_0\|} \\ &\quad + \frac{\|f(x) - f(x_0) - T'(x - x_0)\|}{\|x - x_0\|} \\ &\leq \varepsilon + \varepsilon = 2\varepsilon \end{aligned}$$



## Beispiel 13.4

- (i)  $f = w$  konstant  $\implies f'(x_0) = 0 \quad \forall x_0 \in D$
- (ii)  $f: V \rightarrow V, f = \text{id}_V \implies f'(x_0) = \text{id}_V$
- (iii)  $f: V \rightarrow W$  linear, d.h.  $f \in \mathcal{B}(V, W)$ . Dann  $f'(x_0) = f \quad \forall x_0 \in V$ , weil

$$\frac{\|f(x) - f(x_0) - f(x - x_0)\|}{\|x - x_0\|} = \frac{0}{\|x - x_0\|} = 0$$

## Lemma 13.5

*f differenzierbar in  $x_0 \implies f$  stetig in  $x_0$*

**Beweis:** Für  $\varepsilon > 0$  existiert  $\delta > 0$ , so dass für  $\|x - x_0\| < \delta$  gilt:

$$\begin{aligned}\|f(x) - f(x_0)\| &\leq \|f(x) - f(x_0) - f'(x_0)(x - x_0)\| + \|f'(x_0)(x - x_0)\| \\ &\leq \varepsilon \|x - x_0\| + \|f'(x_0)\| \|x - x_0\|\end{aligned}$$

Also ist  $f$  stetig in  $x_0$





## Satz 13.6 (Linearität, Produktregel, Kettenregel)

$V, W, U$  normierte Vektorräume und  $D \subset V$  offen

$f, g : D \rightarrow W$  differenzierbar in  $x_0 \in D$  und  $\lambda \in \mathbb{R}$

(i)  $f + \lambda g : D \rightarrow W$  differenzierbar in  $x_0$  und

$$(f + \lambda g)'(x_0) = f'(x_0) + \lambda g'(x_0)$$

(ii) Sei zudem  $W$  normierte Algebra (z.B.  $W = \mathbb{R}, \mathbb{C}, \text{Mat}(n \times n, \mathbb{R})$ )

Dann ist  $f \cdot g : D \rightarrow W$  in  $x_0$  differenzierbar und

$$(f \cdot g)'(x_0) = f'(x_0)g(x_0) + f(x_0)g'(x_0)$$

(iii)  $h : f(D) \subset W \rightarrow U$  differenzierbar in  $f(x_0)$

Dann ist  $h \circ f$  differenzierbar in  $x_0$  und

$$(h \circ f)'(x_0) = h'(f(x_0))f'(x_0)$$

## Beweis:

(i) Nach der Dreiecksungleichung

$$\begin{aligned} & \frac{\|(f + \lambda g)(x) - (f + \lambda g)(x_0) - (f'(x_0) + \lambda g'(x_0))(x - x_0)\|}{\|x - x_0\|} \\ &= \frac{\|f(x) + \lambda g(x) - f(x_0) - \lambda g(x_0) - f'(x_0)(x - x_0) - \lambda g'(x_0)(x - x_0)\|}{\|x - x_0\|} \\ &\leq \frac{1}{\|x - x_0\|} \left[ \|f(x) - f(x_0) - f'(x_0)(x - x_0)\| \right. \\ &\quad \left. + |\lambda| \|g(x) - g(x_0) - g'(x_0)(x - x_0)\| \right] \\ &\xrightarrow{x \rightarrow x_0} 0 \end{aligned}$$

(ii)

$$\frac{\|f(x)g(x) - f(x_0)g(x_0) - f'(x_0)(x - x_0)g(x_0) - f(x_0)g'(x_0)(x - x_0)\|}{\|x - x_0\|}$$

$$\leq \frac{1}{\|x - x_0\|} \left[ \|f(x)g(x) - f(x_0)g(x) - f'(x_0)(x - x_0)g(x)\| \right. \\ \left. + \|f(x_0)g(x) - f(x_0)g(x_0) - f(x_0)g'(x_0)(x - x_0)\| \right. \\ \left. + \|f'(x_0)(x - x_0)(g(x) - g(x_0))\| \right]$$

$$\leq \frac{1}{\|x - x_0\|} \left[ \|f(x) - f(x_0) - f'(x_0)(x - x_0)\| \|g(x)\| \right. \\ \left. + \|f(x_0)\| \|g(x) - g(x_0) - g'(x_0)(x - x_0)\| \right. \\ \left. + \|f'(x_0)\| \|x - x_0\| \|g(x) - g(x_0)\| \right]$$

$$\xrightarrow{x \rightarrow x_0} 0$$

weil  $g$  stetig in  $x_0$ , siehe Lemma 13.5

Hierbei wurde Operatorungleichung  $\|TS\| \leq \|T\| \|S\|$  verwandt

(iii) Es gilt

$$\begin{aligned} & \frac{1}{\|x - x_0\|} \|h \circ f(x) - h \circ f(x_0) - h'(f(x_0))f'(x_0)(x - x_0)\| \\ & \leq \frac{\|h(f(x)) - h(f(x_0)) - h'(f(x_0))(f(x) - f(x_0))\|}{\|x - x_0\|} \frac{\|f(x) - f(x_0)\|}{\|f(x) - f(x_0)\|} \\ & \quad + \frac{\|h'(f(x_0))(f(x) - f(x_0)) - f'(x_0)(x - x_0)\|}{\|x - x_0\|} \\ & \leq \frac{\|h(f(x)) - h(f(x_0)) - h'(f(x_0))(f(x) - f(x_0))\|}{\|f(x) - f(x_0)\|} \\ & \quad \cdot \left( \frac{\|f(x) - f(x_0) - f'(x_0)(x - x_0)\|}{\|x - x_0\|} + \frac{\|f'(x_0)(x - x_0)\|}{\|x - x_0\|} \right) \\ & \quad + \frac{\|h'(f(x_0))\| \cdot \|f(x) - f(x_0) - f'(x_0)(x - x_0)\|}{\|x - x_0\|} \end{aligned}$$

$$\xrightarrow{x \rightarrow x_0} 0 \cdot C + C \cdot 0 = 0$$



## Satz 13.7 (Mittelwertsatz für reellwertige Funktionen)

$V$  normierter Vektorraum und  $D \subset V$  offen

$f : D \rightarrow \mathbb{R}$  differenzierbar auf ganz  $D$

Ferner  $x, y \in D$ , so dass Intervall  $[x, y] = \{(1-t)x + ty \mid t \in [0, 1]\}$  in  $D$   
 $\implies \exists t \in (0, 1)$  mit

$$f(y) = f(x) + f'((1-t)x + ty)(y-x)$$

**Beweis:** Definiere  $\gamma : [0, 1] \rightarrow V$  durch  $\gamma(t) = (1-t)x + ty$

Dann ist  $f \circ \gamma : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$  stetig und differenzierbar auf  $(0, 1)$

Nach eindimensionalem Mittelwertsatz  $f \circ \gamma(1) = f \circ \gamma(0) + (f \circ \gamma)'(t)$

Nach Kettenregel gilt  $(f \circ \gamma)'(t) = f'(\gamma(t))\gamma'(t) = f'(\gamma(t))(y-x)$   $\square$

## Bemerkung 13.8

$f'(x_0) : V \rightarrow \mathbb{R}$  ist lineare und stetige Abbildung

Falls  $V = \mathbb{R}^n$  ist sie durch Skalarprodukt mit Vektor gegeben, der mit  $\nabla f(x_0) \in \mathbb{R}^n$  bezeichnet wird, d.h.

$$f'(x_0)(x - y) = \langle \nabla f(x_0) \mid x - y \rangle_{\mathbb{R}^n}$$

## Bemerkung 13.9

Für Funktionen, die nicht reellwertig sind, gilt der MWS nicht!

Dies zeigt schon folgendes zweidimensionale Beispiel:

$$f : [0, 2\pi] \rightarrow \mathbb{C} \quad f(x) = e^{ix}$$

$$f(0) = f(2\pi) = 1 \quad f'(x) = ie^{ix} \neq 0 \quad \forall x \in [0, 2\pi]$$

Aber  $f(2\pi) \neq f(0) + f'(t) \cdot (2\pi - 0) \quad \forall t \in [0, 2\pi]$

In vielen Situationen ist folgender Satz ein guter Ersatz:

## Satz 13.10 (Schrankensatz)

$f : D \rightarrow W$  differenzierbar auf offenem  $D \subset V$  in normiertem Vektorr.  
Ferner  $x, y \in D$ , so dass  $[x, y] \subset D$ . Setze

$$M = \sup_{t \in [0,1]} \|f'((1-t)x + ty)\| = \sup_{x' \in [x,y]} \|f'(x')\|$$

Dann

$$\|f(x) - f(y)\| \leq M \|x - y\|$$

**Beweis: Gegenannahme:**  $\exists \varepsilon > 0$  mit  $\|f(x) - f(y)\| \geq (M + \varepsilon) \|x - y\|$   
Unterteile  $[x, y] = [x, x_0] \cup [x_0, y]$  mit Mittelpunkt  $x_0 = \frac{x+y}{2}$ . Nun:  
 $\|f(x) - f(x_0)\| \geq (M + \varepsilon) \|x - x_0\|$  oder  $\|f(x_0) - f(y)\| \geq (M + \varepsilon) \|x_0 - y\|$   
weil sonst Widerspruch zur Gegenannahme

$$\begin{aligned} \|f(x) - f(y)\| &\leq \|f(x) - f(x_0)\| + \|f(x_0) - f(y)\| \\ &< (M + \varepsilon)(\|x - x_0\| + \|x_0 - y\|) \\ &= (M + \varepsilon) \|x - y\| \quad (\text{weil } x, x_0, y \text{ auf Gerade liegen}) \end{aligned}$$

Sei  $[x_1, y_1]$  Intervall mit  $\geq$  (entweder  $[x, x_0]$  oder  $[x_0, y]$ )

Iteration dieser Konstruktion gibt Folge  $[x_n, y_n] \subset [x_{n-1}, y_{n-1}]$  mit

$$\|x_n - y_n\| = \frac{\|x - y\|}{2^n} \quad \|f(x_n) - f(y_n)\| \geq (M + \varepsilon)\|x_n - y_n\|$$

Nun existiert  $x' = \lim_{n \rightarrow \infty} x_n = \lim_{n \rightarrow \infty} y_n$

Wiederum Ungleichung  $\geq$  auf einem Teil von  $[x_n, y_n] = [x_n, x'] \cup [x', y_n]$

Ohne Einschränkung für unendlich viele  $x_n$ . Dann

$$\begin{aligned} \|f'(x')\| &\geq \frac{\|f'(x')(x_n - x')\|}{\|x_n - x'\|} \\ &\geq \frac{\|f(x_n) - f(x')\|}{\|x_n - x'\|} - \frac{\|f(x_n) - f(x') - f'(x')(x_n - x')\|}{\|x_n - x'\|} \\ &\geq (M + \varepsilon) - \frac{\|f(x_n) - f(x') - f'(x')(x_n - x')\|}{\|x_n - x'\|} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} (M + \varepsilon) \end{aligned}$$

Widerspruch zur Voraussetzung  $\zeta$





## Erinnerung:

$V_1 \times V_2$  kartesisches Produkt zweier normierter Vektorräume  $V_1, V_2$

Vektorraumstruktur:  $(x_1, x_2) + \lambda(y_1, y_2) = (x_1 + \lambda y_1, x_2 + \lambda y_2)$

(Eine) Norm:  $\|(x_1, x_2)\| = \|x_1\| + \|x_2\|$

### Definition 13.11 (Partielle Ableitungen)

$D \subset V_1 \times V_2$  offen und  $f : D \rightarrow W$

$f$  heißt partiell differenzierbar in  $(x_1, x_2) \in D$

$\iff x \in V_1 \mapsto f(x, x_2)$  differenzierbar in  $x_1$  und

$x \in V_2 \mapsto f(x_1, x)$  differenzierbar in  $x_2$

Zugehörige lineare Abbildungen  $\partial_{x_1} f(x_1, x_2) \in \mathcal{B}(V_1, W)$  und

$\partial_{x_2} f(x_1, x_2) \in \mathcal{B}(V_2, W)$  heißen partielle Ableitungen

Gilt dies allen Punkten von  $D$ , heißt  $f$  partiell differenzierbar auf  $D$

Analog  $\partial_{x_k} f$  für  $f : D \subset V_1 \times \dots \times V_n \rightarrow W$  und  $k = 1, \dots, n$

## Wichtigster Spezialfall:

$V = \mathbb{R}^n = \mathbb{R} \times \dots \times \mathbb{R}$  und  $W = \mathbb{R}^m = \mathbb{R} \times \dots \times \mathbb{R}$

$f = \begin{pmatrix} f_1 \\ \vdots \\ f_m \end{pmatrix} : D \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  mit Komponentenfunktion  $f_\ell : D \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$

Für  $k = 1, \dots, n$  und  $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$  ist  $\partial_{x_k} f(x) : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^m$  lineare Abbildung

Diese partiellen Ableitungen existieren

$\iff$  alle  $f_\ell : D \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  nach  $x_k$  eindimensional differenzierbar

$\partial_{x_k} f_\ell(x)$  Ableitung von  $y \in \mathbb{R} \mapsto f_\ell(\dots, x_{k-1}, y, x_{k+1}, \dots) \in \mathbb{R}$  bei  $y = x_k$

Lineare Abbildung  $\partial_{x_k} f(x) \in \mathcal{B}(\mathbb{R}, \mathbb{R}^m) \cong \mathbb{R}^m$  ist ein Vektor

$$\partial_{x_k} f(x) = \begin{pmatrix} \partial_{x_k} f_1(x) \\ \vdots \\ \partial_{x_k} f_m(x) \end{pmatrix}$$

### Definition 13.12 (Jacobi Matrix)

$f : D \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  partiell differenzierbar

Jacobi Matrix  $\partial f : D \rightarrow \text{Mat}(m \times n, \mathbb{R})$  ist definiert als

$$\partial f = (\partial_{x_1} f, \dots, \partial_{x_n} f) = \begin{pmatrix} \partial_{x_1} f_1 & \cdots & \partial_{x_n} f_1 \\ \vdots & & \vdots \\ \partial_{x_1} f_m & \cdots & \partial_{x_n} f_m \end{pmatrix}$$

Im Fall  $m = 1$  ist  $\partial f(x)$  Zeilenvektor = Vektor des Dualraums

Dieser Vektor  $\nabla f(x) = (\partial f(x))^T \in \mathbb{R}^n$  wird der Gradient genannt. Dann

$$f'(x)v = \langle \nabla f(x) | v \rangle_{\mathbb{R}^n}$$

$\nabla f(x)$  ist dann ein Vektorfeld im Sinne folgender Definition:

### Definition 13.13 (Vektorfeld)

Ein Vektorfeld auf  $D \subset \mathbb{R}^n$  ist eine Funktion  $g : D \rightarrow \mathbb{R}^n$

$g$  heißt Gradientenfeld  $\iff \exists f : D \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  mit  $g = \nabla f(x)$

## Weitere Begriffsbildungen aus partiellen Ableitungen:

Zu partiell differenzierbarem Vektorfeld  $g : D \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$  ist Divergenz

$$\operatorname{div}(g) = \nabla \cdot g : D \rightarrow \mathbb{R} \quad \operatorname{div}(g) = \partial_{x_1} g_1 + \partial_{x_2} g_2 + \dots + \partial_{x_n} g_n$$

Falls  $n = 3$  ist Rotation des Vektorfeldes ein neues Vektorfeld

$$\operatorname{rot}(g) = \begin{pmatrix} \partial_{x_2} g_3 - \partial_{x_3} g_2 \\ \partial_{x_3} g_1 - \partial_{x_1} g_3 \\ \partial_{x_1} g_2 - \partial_{x_2} g_1 \end{pmatrix}$$

Zuletzt sei  $f : D \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  zweimal partiell differenzierbar,

d.h.  $\nabla f : D \rightarrow \mathbb{R}^n$  sei auch partiell differenzierbar

Dann ist Laplaceoperator  $\Delta$  angewandt auf  $f$  definiert durch

$$\Delta f = \operatorname{div} \nabla f = \nabla \cdot \nabla f = \partial_{x_1}^2 f + \dots + \partial_{x_n}^2 f : D \rightarrow \mathbb{R}$$

### Satz 13.14 (Darstellung der Ableitung durch partielle Ableitung)

$f : D \subset V_1 \times V_2 \rightarrow W$  differenzierbar in  $x = (x_1, x_2) \in D$   
 $\implies f$  partiell differenzierbar in  $x$  und für  $v_1 \in V_1, v_2 \in V_2$

$$f'(x)(v_1, v_2) = \partial_{x_1} f(x)v_1 + \partial_{x_2} f(x)v_2 = (\partial_{x_1} f(x), \partial_{x_2} f(x)) \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix}$$

### Lemma 13.15

Abbildung  $\varphi : \mathcal{B}(V_1, W) \times \mathcal{B}(V_2, W) \rightarrow \mathcal{B}(V_1 \times V_2, W)$  gegeben durch

$$\varphi(T_1, T_2)(x_1, x_2) = T_1 x_1 + T_2 x_2$$

ist linear, stetig und bijektiv mit stetigem Inversen  $\varphi^{-1}$

Hierbei ist  $\mathcal{B}(V_1, W) \times \mathcal{B}(V_2, W)$  wieder ein kartesisches Produkt  
versehen mit Norm  $\|(T_1, T_2)\| = \|T_1\| + \|T_2\|$

**Beweis:** Umkehrabbildung  $\varphi^{-1} = ((\varphi^{-1})_1, (\varphi^{-1})_2)$  ist

$$(\varphi^{-1})_1(T)(x_1) = T(x_1, 0) \quad (\varphi^{-1})_2(T)(x_2) = T(0, x_2)$$

wobei  $T \in \mathcal{B}(V_1 \times V_2, W)$

Linearität von  $\varphi$  offensichtlich, Stetigkeit folgt aus

$$\begin{aligned} \|\varphi(T_1, T_2)\| &= \sup_{\|(x_1, x_2)\|=1} \|\varphi(T_1, T_2)(x_1, x_2)\| \\ &= \sup_{\|x_1\| + \|x_2\|=1} \|T_1 x_1 + T_2 x_2\| \\ &\leq \|T_1\| + \|T_2\| \end{aligned}$$

und Stetigkeit von  $\varphi^{-1}$  aus

$$\begin{aligned} \|\varphi^{-1}(T)\| &= \|(\varphi^{-1})_1(T)\| + \|(\varphi^{-1})_2(T)\| \\ &= \sup_{\|x_1\|=1} \|T(x_1, 0)\| + \sup_{\|x_2\|=1} \|T(0, x_2)\| \\ &\leq \|T\| + \|T\| = 2\|T\| \end{aligned}$$



### Beweis von Satz 13.14:

Sei  $T = f'(x) \in \mathcal{B}(V_1 \times V_2, W)$

Setze  $T_1 = (\varphi^{-1})_1(T) \in \mathcal{B}(V_1, W)$  und  $T_2 = (\varphi^{-1})_2(T) \in \mathcal{B}(V_2, W)$

Nach Lemma 13.15 sind  $T_1$  und  $T_2$  linear und stetig. Außerdem

$$\begin{aligned} & \frac{\|f(y, x_2) - f(x_1, x_2) - T_1(y - x_1)\|}{\|y - x_1\|} \\ &= \frac{\|f(y, x_2) - f(x_1, x_2) - T(y - x_1, 0)\|}{\|y - x_1\|} \\ &= \frac{\|f(y, x_2) - f(x_1, x_2) - T((y, x_2) - (x_1, x_2))\|}{\|(y, x_2) - (x_1, x_2)\|} \\ &\xrightarrow{y \rightarrow x_1} 0 \end{aligned}$$

Letzteres nach Differenzierbarkeit von  $f$  in  $(x_1, x_2)$

Somit gilt  $\partial_{x_1} f(x) = T_1$

Analog erhält man  $\partial_{x_2} f(x) = T_2$



### Beispiel 13.16 (Umkehrung von Satz 13.14 gilt nicht)

$$f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R} \quad f(x, y) = \begin{cases} \frac{2xy}{x^2+y^2} & , (x, y) \neq 0 \\ 0 & , (x, y) = 0 \end{cases}$$

$f$  besitzt partielle Ableitungen (nachrechnen!)

$$\partial_x f(x, y) = \begin{cases} \frac{2y}{x^2+y^2} - \frac{4x^2y}{(x^2+y^2)^2} & , (x, y) \neq 0 \\ 0 & , (x, y) = 0 \end{cases}$$

$$\partial_y f(x, y) = \begin{cases} \frac{2x}{x^2+y^2} - \frac{4y^2x}{(x^2+y^2)^2} & , (x, y) \neq 0 \\ 0 & , (x, y) = 0 \end{cases}$$

Aber

$$f(r \cos \varphi, r \sin \varphi) = \frac{2r^2 \cos \varphi \sin \varphi}{r^2(\cos^2 \varphi + \sin^2 \varphi)} = \sin(2\varphi)$$

so dass  $\lim_{(x,y) \rightarrow 0} f(x, y)$  nicht existiert

$f$  also nicht stetig ist bei 0 und somit auch nicht differenzierbar



## Definition 13.17

$V, W$  normierte Vektorräume und  $D \subset V$  offen

$f : D \rightarrow W$  stetig differenzierbar auf  $D$

$\iff \forall x_0 \in D$  ist  $f$  differenzierbar in  $x_0$

und Abbildung  $x \in D \mapsto f'(x) \in \mathcal{B}(V, W)$  ist stetig

Für stetig differenzierbare Funktionen gilt Umkehrung von Satz 13.14:

## Satz 13.18

$f : D \subset V_1 \times V_2 \rightarrow W$  partiell differenzierbar. Äquivalent sind:

- (i)  $\partial_{x_1} f : D \rightarrow \mathcal{B}(V_1, W)$  und  $\partial_{x_2} f : D \rightarrow \mathcal{B}(V_2, W)$  stetig
- (ii)  $f$  auf  $D$  stetig differenzierbar

Dann gilt  $f' = \varphi(\partial_{x_1} f, \partial_{x_2} f)$ , wobei  $\varphi$  die Abbildung aus Lemma 13.15 ist

Analoges gilt für Abbildungen  $f : D \subset V_1 \times \dots \times V_n \rightarrow W$

**Beweis:** (ii)  $\implies$  (i) Da  $f' : D \subset V_1 \times V_2 \rightarrow \mathcal{B}(V_1 \times V_2, W)$  stetig und

$$\partial_{x_j} f = (\varphi^{-1})_j \circ f' : D \rightarrow \mathcal{B}(V_j, W) \quad j = 1, 2$$

folgt nach Lemma 13.15 die Stetigkeit der partiellen Ableitungen

(i)  $\implies$  (ii) Wir zeigen, dass für  $(x_1, x_2) \in D$  gilt

$$f'(x_1, x_2)(y_1 - x_1, y_2 - x_2) = \partial_{x_1} f(x_1, x_2)(y_1 - x_1) + \partial_{x_2} f(x_1, x_2)(y_2 - x_2)$$

Die Stetigkeit folgt dann wieder aus Lemma 13.15. Tatsächlich  $\forall \varepsilon > 0$ :

$$\begin{aligned} & \|f(y_1, y_2) - f(x_1, x_2) - \partial_{x_1} f(x_1, x_2)(y_1 - x_1) - \partial_{x_2} f(x_1, x_2)(y_2 - x_2)\| \\ & \leq \|f(y_1, y_2) - f(x_1, y_2) - \partial_{x_1} f(x_1, y_2)(y_1 - x_1)\| \\ & \quad + \|[\partial_{x_1} f(x_1, y_2) - \partial_{x_1} f(x_1, x_2)](y_1 - x_1)\| \\ & \quad + \|f(x_1, y_2) - f(x_1, x_2) - \partial_{x_2} f(x_1, x_2)(y_2 - x_2)\| \\ & \leq \varepsilon \|y_1 - x_1\| + \varepsilon \|y_1 - x_1\| + \varepsilon \|y_2 - x_2\| \end{aligned}$$

für  $\|(y_1, y_2) - (x_1, x_2)\| < \delta$ , nach Def. & Stetigkeit partieller Ableitungen

Da  $\varepsilon$  beliebig klein, ist die Ableitung berechnet □

## Bemerkung 13.19

Wenn  $f : D \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  differenzierbar, so ist  $f'(x) \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^n, \mathbb{R}^m)$  durch Jacobi Matrix  $\partial f = (\partial_{x_i} f_j)_{j=1, \dots, m, i=1, \dots, n}$  gegeben (Satz 13.14), d.h. für  $x \in D$  und  $v \in \mathbb{R}^n$

$$f'(x)v = \partial f v = \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^n \partial_{x_i} f_1 v_i \\ \vdots \\ \sum_{i=1}^n \partial_{x_i} f_m v_i \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \langle \nabla f_1 | v \rangle_{\mathbb{R}^n} \\ \vdots \\ \langle \nabla f_m | v \rangle_{\mathbb{R}^n} \end{pmatrix}$$

Insbesondere gilt im Fall  $m = 1$ , d.h.  $f : D \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ , dass

$$f'(x)v = \langle \nabla f(x) | v \rangle_{\mathbb{R}^n} \quad v \in \mathbb{R}^n$$

Umgekehrt (Satz 13.18), wenn Jacobi Matrix existiert und *stetige* Einträge hat, so stellt sie die Ableitung dar.

### Beispiel 13.20 (Differenzierbare Abbildung, die nicht stetig partiell differenzierbar ist)

$$f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R} \quad f(x, y) = \begin{cases} x^2 y \sin\left(\frac{1}{x}\right) & x \neq 0 \\ 0 & x = 0 \end{cases}$$

Dann

$$\partial_x f(x, y) = \begin{cases} 2xy \sin\left(\frac{1}{x}\right) - y \cos\left(\frac{1}{x}\right) & x \neq 0 \\ 0 & x = 0 \end{cases}$$

Letzteres, weil  $\forall y \in \mathbb{R}$

$$\frac{f(\varepsilon, y) - f(0, y) - 0 \cdot (\varepsilon - 0)}{\varepsilon} = \varepsilon y \sin\left(\frac{1}{\varepsilon}\right) \xrightarrow{\varepsilon \rightarrow 0} 0$$

Außerdem

$$\partial_y f(x, y) = \begin{cases} x^2 \sin\left(\frac{1}{x}\right) & x \neq 0 \\ 0 & x = 0 \end{cases}$$

Jetzt ist  $\partial_y f$  stetig auf  $\mathbb{R}^2$ , aber  $\partial_x f$  ist unstetig auf  $S = \{(0, y) \mid y \neq 0\}$

## Beispiel (Fortsetzung)

Dennoch ist  $f$  differenzierbar!

$f'$  nach Satz 13.14 dann durch partiellen Ableitungen gegeben

In der Tat gilt für  $y \neq 0$  und  $(\varepsilon_x, \varepsilon_y) \neq (0, 0)$

$$\begin{aligned} & \frac{|f(\varepsilon_x, y + \varepsilon_y) - f(0, y) - \partial_x f(0, y)\varepsilon_x - \partial_y f(0, y)\varepsilon_y|}{\|(\varepsilon_x, \varepsilon_y)\|} \\ &= \frac{|f(\varepsilon_x, y + \varepsilon_y)|}{|\varepsilon_x| + |\varepsilon_y|} = \frac{1}{|\varepsilon_x| + |\varepsilon_y|} \begin{cases} \left| \varepsilon_x^2 (y + \varepsilon_y) \sin\left(\frac{1}{\varepsilon_x}\right) \right| & \varepsilon_x \neq 0 \\ 0 & \varepsilon_x = 0 \end{cases} \\ &\leq \begin{cases} |\varepsilon_x| \|y + \varepsilon_y\| \left| \sin\left(\frac{1}{\varepsilon_x}\right) \right| & \varepsilon_x \neq 0 \\ 0 & \varepsilon_x = 0 \end{cases} \xrightarrow{(\varepsilon_x, \varepsilon_y) \rightarrow 0} 0 \end{aligned}$$

Es gibt noch ein weiteres Konzept von Ableitung:

### Definition 13.21 (Richtungsableitungen)

$V, W$  normierte Vektorräume,  $D \subset V$  offen,  $x \in D$  und  $v \in V$   
 $f : D \rightarrow W$  hat Richtungsableitung  $(\partial_v f)(x) \in W$  in Richtung  $v$  bei  $x$   
 $\iff (\partial_v f)(x) = \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \frac{1}{\varepsilon} (f(x + \varepsilon v) - f(x))$  existiert in  $(W, \|\cdot\|)$

Alternativ  $(\partial_v f)(x) = \left. \frac{d}{dt} f(x + tv) \right|_{t=0}$

Falls  $f$  in  $x$  Richtungsableitungen in alle Richtungen  $v \in V$  besitzt,  
heißt  $f$  in  $x$  Gâteaux-differenzierbar

### Bemerkung 13.22

1. Partielle Ableitungen sind Spezialfälle von Richtungsableitungen, z.B. für  $f : D \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  gilt  $\partial_{x_j} f = \partial_{e_j} f$
2.  $f$  differenzierbar  $\implies f$  Gâteaux-differenzierbar, weil (Kettenregel):

$$(\partial_v f)(x) = f'(x) \frac{d}{dt} (x + tv) \Big|_{t=0} = f'(x) v$$

### Beispiel 13.23

$$f(x, y) = \begin{cases} \frac{xy}{x^2+y^2} & , (x, y) \neq 0 \\ 0 & , (x, y) = 0 \end{cases} \quad \text{nicht differenzierbar in } 0 \text{ (oben)}$$

Aber  $f$  ist Gâteaux-differenzierbar, weil für  $v = \begin{pmatrix} v_x \\ v_y \end{pmatrix}$

$$(\partial_v f)(0, 0) = \frac{d}{dt} \frac{v_x v_y}{v_x^2 + v_y^2} \Big|_{t=0} = 0$$

### Beispiel 13.24

$$f(x, y) = \begin{cases} \frac{x^2 y}{x^4 + y^2} \sqrt{x^2 + y^2} & , (x, y) \neq 0 \\ 0 & , (x, y) = 0 \end{cases} \quad v = \begin{pmatrix} v_x \\ v_y \end{pmatrix}$$

$f$  Gâteaux-differenzierbar in 0 da

$$\partial_v f(0) = \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \frac{1}{\varepsilon} \frac{\varepsilon^3 v_x^2 v_y}{\varepsilon^4 v_x^4 + \varepsilon^2 v_y^2} \varepsilon \sqrt{v_x^2 + v_y^2} = 0$$

Aber  $f$  nicht differenzierbar in 0, weil  $\lim_{(x,y) \rightarrow 0} \frac{x^2 y}{x^4 + y^2}$  nicht existiert,

denn z.B. mit  $x = t$ ,  $y = at^2$  folgt  $\lim_{t \rightarrow 0} \frac{t^2 at^2}{t^4 + a^2 t^4} = \frac{a}{1-a^2}$

## Zusammenfassung zu Ableitungsbegriffen:

Folgende echte Inklusionen gelten

(erste davon wird in Übung diskutiert):

$$\begin{aligned} \{\text{partiell differenzierbar}\} &\supsetneq \{\text{Gâteaux-differenzierbar}\} \\ &\supsetneq \{(\text{Fréchet}) \text{ differenzierbar}\} \\ &\supsetneq \{\text{stetig differenzierbar}\} \\ &= \{\text{stetig partiell differenzierbar}\} \end{aligned}$$



### Definition 13.25 (Zweite Ableitung)

$V, W$  normierte Vektorräume und  $D \subset V$

$f : D \rightarrow W$  zweimal in  $x \in D$  differenzierbar

$\iff f$  differenzierbar auf  $D$  und

$f' : D \rightarrow \mathcal{B}(V, W)$  differenzierbar in  $x$

(wobei Vektorraum  $\mathcal{B}(V, W)$  mit der Operatornorm versehen ist)

Zweite Ableitung ist dann  $f''(x) \in \mathcal{B}(V, \mathcal{B}(V, W))$

### Satz 13.26 (Satz von Schwarz)

$f$  zweimal in  $x \in D$  differenzierbar

$\implies f''(x) \in \mathcal{B}(V, \mathcal{B}(V, W))$  ist symmetrisch, d.h.  $\forall u, v \in V$

$$(f''(x)u)v = (f''(x)v)u$$

**Beweis:** Für  $u, v \in V$  ausreichend klein, definiere  $g : [0, 1] \rightarrow W$  durch

$$g(t) = f(x + tu + v) - f(x + tu)$$

Nach der Kettenregel ist  $g$  differenzierbar und

$$\begin{aligned} g'(t) &= f'(x + tu + v)u - f'(x + tu)u \\ &= (f'(x + tu + v) - f'(x))u - (f'(x + tu) - f'(x))u \end{aligned}$$

Weil  $f'$  differenzierbar ist, existiert  $\forall \varepsilon > 0$  ein  $\delta > 0$  mit

$$\|f'(x + tu + v) - f'(x) - f''(x)(tu + v)\| \leq \varepsilon \|tu + v\|$$

und

$$\|f'(x + tu) - f'(x) - f''(x)(tu)\| \leq \varepsilon \|tu\|$$

für  $\|tu + v\| < \delta$  und  $\|tu\| < \delta$ . Somit

$$\begin{aligned} \|g'(t) - (f''(x)v)u\| &\leq \|(f'(x + tu + v) - f'(x) - f''(x)(tu + v))u\| \\ &\quad + \|(f'(x + tu) - f'(x) - f''(x)(tu))u\| \\ &\leq \varepsilon \|tu + v\| \|u\| + \varepsilon \|tu\| \|u\| \leq \varepsilon \|u\| (2\|u\| + \|v\|) \end{aligned}$$

Nun wenden wir Schrankensatz auf  $t \in [0, 1] \mapsto g(t) - t(f''(x)v)u$  an:

$$\|g(1) - (f''(x)v)u - g(0)\| \leq \sup_{t \in [0,1]} \|g'(t) - (f''(x)v)u\| \leq \varepsilon \|u\| (2\|u\| + \|v\|)$$

Da

$$g(1) - g(0) = f(x + u + v) - f(x + u) - f(x + v) + f(x)$$

symmetrisch in  $u$  und  $v$  ist, gilt ebenso

$$\|g(1) - g(0) - (f''(x)u)v\| \leq \varepsilon \|v\| (2\|v\| + \|u\|)$$

Somit folgt mit der Dreiecksungleichung:

$$\|(f''(x)v)u - (f''(x)u)v\| \leq \varepsilon 2(\|u\|^2 + \|v\|^2 + \|u\|\|v\|)$$

Da  $\varepsilon$  beliebig klein, folgt  $(f''(x)v)u = (f''(x)u)v$  zunächst für kleine  $u, v$

Wegen der Linearität folgt es dann aber für alle  $u, v$  □

### Bemerkung 13.27

Zweite Ableitung  $T = f''(x) \in \mathcal{B}(V, \mathcal{B}(V, W))$  kann als bilineare Abbildung  $\tilde{T} : V \times V \rightarrow W$  aufgefasst werden, indem man definiert:

$$\tilde{T}(v, w) = T(v)w$$

In der Tat, gilt dann

$$\tilde{T}(v + \lambda v', w) = \tilde{T}(v, w) + \lambda \tilde{T}(v', w)$$

$$\tilde{T}(v, w + \lambda w') = \tilde{T}(v, w) + \lambda \tilde{T}(v, w')$$

Satz von Schwarz besagt, dass  $\tilde{T}$  symmetrisch ist, d.h.

$$\tilde{T}(v, w) = \tilde{T}(w, v)$$

Bezeichnung  $\mathcal{B}(V, V; W) \cong \mathcal{B}(V, \mathcal{B}(V, W))$  mit Norm

$$\|\tilde{T}\| = \sup_{\|v\|=1} \sup_{\|w\|=1} \|\tilde{T}(v, w)\|$$

Meist:  $T$  und  $\tilde{T}$  identifiziert, d.h. auch  $f''(x) = \widetilde{f''(x)} \in \mathcal{B}(V, V; W)$

## Multilineare Abbildungen: (vergleiche Definition 2.12)

Analog wird

$$T \in \mathcal{B}(V, \mathcal{B}(V, \mathcal{B}(V, \dots, \mathcal{B}(V, W)) \dots))$$

mit  $k$  Argumenten aus  $V$  mit  $k$ -multilinearer Abbildung identifiziert

$$\tilde{T} \in \mathcal{B}(V, \dots, V; W) = \mathcal{B}(V^{\times k}; W)$$

Diese erfüllt dann für  $\ell = 1, \dots, k$ :

$$\tilde{T}(v_1, \dots, v_\ell + \lambda w_\ell, \dots, v_k) = \tilde{T}(v_1, \dots, v_k) + \lambda \tilde{T}(v_1, \dots, w_\ell, \dots, v_k)$$

Die Norm auf den  $k$ -linearen Abbildungen ist wie oben definiert:

$$\|\tilde{T}\| = \sup_{\|v_1\|=1} \dots \sup_{\|v_k\|=1} \|\tilde{T}(v_1, \dots, v_k)\|$$

Dies ist wieder gleich der Norm  $\|T\|$

Zuletzt: auch Symmetrie von  $\tilde{T}$  analog definiert

(ähnlich wie alternierend in Definition 2.14, nur ohne Vorzeichen)

## Definition 13.28 (Höhere Ableitungen)

$V, W$  Vektorräume und  $D \subset V$  offen

Höhere Ableitungen von  $f : D \rightarrow W$  sind iterativ definiert durch:

$f$  ist  $k$ -mal auf  $D$  differenzierbar mit  $k$ -ten Ableitungen gegeben durch

$k$ -lineare Abbildungen  $f^{(k)} : D \rightarrow \mathcal{B}(V, \dots, V; W) = \mathcal{B}(V^{\times k}; W)$

$\iff f$   $(k-1)$ -mal differenzierbar und  $f^{(k-1)} : D \rightarrow \mathcal{B}(V^{\times k-1}; W)$

ist differenzierbar mit Ableitung  $(f^{(k-1)})' = f^{(k)}$

Falls  $f^{(k)} : D \rightarrow \mathcal{B}(V^{\times k}; W)$  stetig, heißt  $f$   $k$ -mal stetig differenzierbar

Die Menge dieser Funktionen wird mit  $C^k(D, W)$  bezeichnet

## Korollar 13.29

- (i)  $f \in C^k(D, W) \iff$  alle  $k$ -ten partiellen Ableitungen sind stetig
- (ii) Die  $k$ -multilineare Abbildung  $f^{(k)}(x)$  ist symmetrisch, d.h. für jede Permutation  $\sigma \in S_k$  und  $v_1, \dots, v_k \in V$  gilt

$$f^{(k)}(x)(v_{\sigma(1)}, \dots, v_{\sigma(k)}) = f^{(k)}(x)(v_1, \dots, v_k)$$

**Beweis:** (i) und (ii) folgen aus der iterativen Anwendung von Satz 13.18 und Satz 13.26 respektive. □

### Satz 13.30 (Satz von Taylor)

$V, W$  normierte Vektorräume und  $D \subset V$  offen

Zudem  $x \in D$  und  $f$   $n$ -mal differenzierbar auf  $D$

Dann gilt für  $v \in V$  mit  $x + v \in D$  die Taylor Formel

$$f(x + v) = \sum_{k=0}^n \frac{1}{k!} f^{(k)}(x) v^k + o(\|v\|^n) \quad \text{für } \|v\| \rightarrow 0$$

**Erläuterung:** Hierbei ist  $f^{(k)}(x) v^k = f^{(k)}(x)(v, \dots, v)$

**Erinnerung:**  $g(v) = o(\|v\|^n)$  für  $\|v\| \rightarrow 0$  heißt  $\lim_{v \rightarrow 0} \frac{\|g(v)\|}{\|v\|^n} = 0$



**Beweis:** Durch Induktion über  $n$

Für  $n = 1$  ist die Aussage genau die Definition der Ableitung

Für den Schritt von  $n - 1$  nach  $n$  betrachte den Rest

$$g(v) = f(x + v) - \sum_{k=0}^n \frac{1}{k!} f^{(k)}(x) v^k$$

Um die Ableitung zu berechnen, verwende

**Behauptung:** Zu  $T \in \mathcal{B}(V^{\times k}; W)$   $k$ -multilinear und symmetrisch, sei

$$h: V \rightarrow W \quad h(v) = Tv^k$$

$$\implies h'(v) = kTv^{k-1} \in \mathcal{B}(V, W)$$

**Begründung:** Für  $\varepsilon \in V$  gilt nach Multilinearität und Symmetrie

$$\begin{aligned} \frac{1}{\|\varepsilon\|} \|h(v + \varepsilon) - h(v) - h'(v)\varepsilon\| &= \frac{1}{\|\varepsilon\|} \|T(v + \varepsilon)^k - Tv^k - kT(v^{k-1}, \varepsilon)\| \\ &\leq \frac{1}{\|\varepsilon\|} \|T\| \sum_{\ell=2}^k \binom{k}{\ell} \|\varepsilon\|^\ell \xrightarrow{\varepsilon \rightarrow 0} 0 \end{aligned}$$

Dies zeigt die Behauptung

Also:

$$g'(v) = f'(x + v) - \sum_{k=1}^n \frac{1}{(k-1)!} f^{(k)}(x) v^{k-1}$$

Jetzt gilt nach dem Schrankensatz

$$\begin{aligned} \|g(v)\| &= \|g(v) - g(0)\| \\ &\leq \|v\| \sup_{0 \leq t \leq 1} \|g'(tv)\| \\ &\leq \|v\| o(\|v\|^{n-1}) \end{aligned}$$

Letzteres nach Induktionsannahme angewandt auf die  $(n-1)$ -mal differenzierbare Funktion  $t \in [0, 1] \mapsto g'(tv) \in W$

Da  $\|v\| o(\|v\|^{n-1}) = o(\|v\|^n)$ , folgt der Satz □

### Definition 13.31

$V$  normierter Vektorraum und  $D$  offen

$f : D \subset V \rightarrow \mathbb{R}$  differenzierbare Abbildung

- (i)  $x \in D$  kritischer Punkt von  $f \iff f'(x) = 0 = 0$ -Abbildung
- (ii)  $w \in \mathbb{R}$  kritischer Wert von  $f \iff w = f(x)$  für kritischen Punkt  $x$

### Beispiel 13.32

Für  $f(x, y) = \cos(x) + \cos(y)$  ist  $f'(x, y) = (-\sin(x), -\sin(y))$

$(n\pi, m\pi)$  mit  $n, m \in \mathbb{Z}$  kritische Punkte und  $-2, 0, 2$  kritische Werte

### Satz 13.33

Sei  $f : D \subset V \rightarrow \mathbb{R}$  differenzierbar und  $x \in D$  lokales Extremum von  $f$ ,  
d.h. z.B für ein lokales Minimum  $\exists \varepsilon > 0$  mit  $f(y) \geq f(x) \forall \|y - x\| < \varepsilon$   
 $\implies x$  kritischer Punkt von  $f$

**Beweis:** Für jedes  $v \in V$  hat eindimensionale Abbildung  $t \mapsto f(x + tv)$  lokales Extremum bei  $t = 0$ . Somit  $\partial_v f(x) = 0 \quad \forall v \in V$   
Da  $f$  differenzierbar, gilt nach Kettenregel  $\partial_v f(x) = f'(x)v = 0 \quad \forall v \in V$   
Also ist  $f'(x)$  die 0-Abbildung □

Sei nun  $f : D \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  zweimal stetig differenzierbar

Zudem  $x \in D$  kritischer Punkt von  $f$

Nach Satz von Taylor gilt dann

$$f(x + v) = f(x) + \frac{1}{2}f''(x)v^2 + o(\|v\|^2)$$

Um zu überprüfen, ob  $x$  lokales Extremum ist, berechne  $f''(x)v^2$

Zunächst

$$f'(x)v = \langle \nabla f(x) \mid v \rangle_{\mathbb{R}^n} = \sum_{j=1}^n \partial_{x_j} f(x) v_j \quad v = \begin{pmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix}$$

Weiter

$$(f''(x)v)w = (f'(x)v)'w \quad w = \begin{pmatrix} w_1 \\ \vdots \\ w_n \end{pmatrix}$$

$$= \langle \nabla \left( \sum_{j=1}^n \partial_{x_j} f(x) v_j \right) | w \rangle$$

$$= \sum_{i,j=1}^n (\partial_{x_i} \partial_{x_j} f)(x) v_j w_i$$

$$= \sum_{i,j=1}^n (\partial_{x_i} \partial_{x_j} f)(x) v_i w_j \quad (\text{Satz von Schwarz})$$

### Definition 13.34

$f : D \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  zweimal partiell differenzierbar in  $x \in D$

Dann ist  $\partial^2 f(x) = (\partial_{x_i} \partial_{x_j} f(x))_{i,j=1,\dots,n}$  Hess'sche Matrix von  $f$  in  $x$

Alternative Schreibweisen:  $\partial^2 f(x) = \text{Hess}(f)(x) = H_f(x) = \nabla^2 f(x)$

Für  $f \in C^2(D, \mathbb{R})$  gilt nach Satz von Schwarz:

$$(\partial^2 f(x))^T = \partial^2 f(x)$$

Also ist Hess'sche reell symmetrisch  $\implies$  orthogonal diagonalisierbar

Nach obiger Rechnung:

$$(f''(x)v)w = \langle v | \partial^2 f(x) w \rangle = \langle w | \partial^2 f(x) v \rangle$$

**Erinnerung** (Kapitel 7): für  $A = A^T \in \text{Mat}(n \times n, \mathbb{R})$  gilt

- (i)  $A > 0$  positiv  $\iff \langle v | Av \rangle > 0 \quad \forall v \in \mathbb{R}^n, v \neq 0$
- (ii)  $A > 0 \iff$  alle Eigenwerte von  $A$  positiv
- (iii)  $A > 0 \iff \det_k((T_{i,j})_{i,j=1,\dots,k}) > 0$  für  $k = 1, \dots, n$  (Sylvester)
- (iv)  $A \geq 0$  nicht-negativ  $\iff \langle v | Av \rangle \geq 0 \quad \forall v \in \mathbb{R}^n, v \neq 0$
- (v) Analog sind  $A < 0$  und  $A \leq 0$  definiert
- (vi)  $A$  indefinit  $\iff$  es gibt positive und negative Eigenwerte

## Satz 13.35

$f : D \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  zweimal stetig differenzierbar auf  $D$  offen

- (i)  $x \in D$  lokales Maximum (Minimum)  $\implies \partial^2 f(x) \leq 0$  ( $\partial^2 f(x) \geq 0$ )
- (ii)  $x \in D$  kritischer Punkt von  $f$  und  $\partial^2 f(x) < 0$  (bzw.  $\partial^2 f(x) > 0$ )  
 $\implies x$  strenges lokales Maximum (bzw. Minimum) von  $f$ , d.h.  
 $\exists \delta > 0$  mit  $f(x) > f(y)$  (bzw.  $f(x) < f(y)$ )  $\forall \|y - x\| < \delta, y \neq x$
- (iii)  $x \in D$  kritischer Punkt von  $f$  und  $\partial^2 f(x)$  indefinit  
 $\implies x$  kein lokales Extremum (Sattelpunkt)

**Beweis:** Alle Aussagen folgen direkt aus Satz von Taylor

$$f(y) = f(x) + \langle (x - y) | \partial^2 f(x)(x - y) \rangle + o(\|x - y\|^2)$$

In (iii) gibt es positive und negative Eigenwerte von  $\partial^2 f(x)$  □

### Bemerkung 13.36

Wenn  $\partial^2 f(x)$  semi-definit, keine Aussage möglich

Höhere Ordnungen notwendig

## Beispiel 13.37

$f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  gegeben durch  $f(x, y) = x^2 + xy + y^2 + x + y + 1$ . Dann

$$\nabla f(x, y) = \begin{pmatrix} 2x + y + 1 \\ 2y + x + 1 \end{pmatrix}$$

Einziger kritischer Punkt:

$$\nabla f(x, y) = 0 \iff 2x + y = -1, \quad x + 2y = -1 \iff x = y = -\frac{1}{3}$$

Hess'sche nach Sylvester positiv:

$$\partial^2 f(x, y) = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix} > 0$$

$\implies (-\frac{1}{3}, -\frac{1}{3})$  lokales Minimum

Da  $x^2 + xy + y^2 = \frac{1}{2}(x^2 + y^2 + (x + y)^2) \geq \frac{1}{2}(x^2 + y^2)$ , wächst  $f$  für  $|x|, |y| \rightarrow \infty \implies$  globales Minimum



## Beispiel 13.38

$f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  gegeben durch  $f(x, y) = \cos(x) + \cos(y)$

$$\nabla f(x, y) = \begin{pmatrix} -\sin(x) \\ -\sin(y) \end{pmatrix} = 0 \iff x \in \pi\mathbb{Z}, y \in \pi\mathbb{Z}$$

Hess'sche:

$$\partial^2 f(x, y) = \begin{pmatrix} -\cos(x) & 0 \\ 0 & -\cos(y) \end{pmatrix}$$

Also: lokale Maxima bei  $x \in 2\pi\mathbb{Z}, y \in 2\pi\mathbb{Z}$

lokale Minima bei  $x \in \pi + 2\pi\mathbb{Z}, y \in \pi + 2\pi\mathbb{Z}$

Sattelpunkte bei  $x \in \pi + 2\pi\mathbb{Z}, y \in 2\pi\mathbb{Z}$  und  $x \in 2\pi\mathbb{Z}, y \in \pi + 2\pi\mathbb{Z}$

### Bemerkung 13.39 (Gradienten-Fluss und Morse Theorie)

Für  $f : D \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  ist Morse Vektorfeld  $X : D \rightarrow \mathbb{R}^n$  definiert als

$$X(x) = \frac{\nabla f(x)}{\|\nabla f(x)\|^2}$$

Für jedes Vektorfeld  $X$  existiert der Fluss  $\Theta_t : D \rightarrow D$ ,  $t \in (-T, T) \subset \mathbb{R}$ , definiert als Lösung der gewöhnlichen Differentialgleichung

$$\partial_t \Theta_t(x) = X(\Theta_t(x)) \quad x \in D$$

Satz von Picard-Lindelöf:  $f \in C^2(D, \mathbb{R}) \implies \Theta_t$  existiert und eindeutig  
Dann

$$\partial_t f(\Theta_t(x)) = \langle \nabla f(\Theta_t(x)) | \partial_t \Theta_t(x) \rangle = \langle \nabla f | \frac{\nabla f}{\|\nabla f\|^2} \rangle(\Theta_t(x)) = 1$$

Also  $\Theta_t(\Sigma_E) = \Sigma_{E+t}$  für Niveau-Flächen  $\Sigma_E = \{x \in D \mid f(x) = E\}$

Verhalten an kritischen Werten untersucht die Morse-Theorie

# 14 Nichtlineare Analysis

Erstes Hauptziel:

## Satz 14.1 (Lokale inverse Funktion bzw. lokale Umkehrbarkeit)

$V, W$  Banachräume und  $D \subset V$  offen

$f : D \rightarrow W$  stetig differenzierbar

Bei  $x_0 \in D$  sei  $f'(x_0) \in \mathcal{B}(V, W)$  invertierbar mit  $f'(x_0)^{-1} \in \mathcal{B}(W, V)$

$\implies \exists$  offene Kugel  $B_\delta(x_0) = \{y \in D \mid \|y - x_0\| < \delta\}$ , so dass

$$f : B_\delta(x_0) \rightarrow f(B_\delta(x_0))$$

invertierbar ist mit inverser Abbildung  $f^{-1} : f(B_\delta(x_0)) \rightarrow B_\delta(x_0)$ ,  
deren Ableitung stetig ist und gegeben durch

$$(f^{-1})'(y) = [f'(f^{-1}(y))]^{-1}$$

Falls  $f \in C^k(D, W)$ , so ist auch  $f^{-1}$   $k$ -mal stetig differenzierbar

## Bemerkung 14.2

1. Voraussetzung an nur einen Punkt, Aussage lokal
2. Seien  $V = \mathbb{R}^n$  und  $W = \mathbb{R}^m$   
 $f'(x_0)$  invertierbar  $\implies n = m$
3.  $\dim(V) = \infty$  und  $f'(x_0)$  invertierbar  $\implies \dim(W) = \infty$
4.  $\dim(W) = \infty$  und  $f'(x_0)$  invertierbar  $\implies \dim(V) = \infty$
5. Im Fall  $V = W = \mathbb{R}$  ist sogar globale Aussage möglich (Ana I):  
 $f'(x) > 0 \forall x \in I \subset \mathbb{R} \implies f$  invertierbar auf  $I$   
Dies ist im Höherdimensionalen nicht möglich
6. Wesentliches Beweiselement: Banachscher Fixpunktsatz

### Beispiel 14.3 (Notwendigkeit der $C^1$ -Voraussetzung)

Voraussetzung stetiger Differenzierbarkeit kann nicht abgeschwächt werden zur Differenzierbarkeit: Die Funktion

$$f(x) = \begin{cases} x + x^2 \sin\left(\frac{1}{x}\right) & x \neq 0 \\ 0 & x = 0 \end{cases}$$

ist differenzierbar und

$$f'(0) = \lim_{x \rightarrow 0} \frac{f(x) - f(0)}{x} = \lim_{x \rightarrow 0} \left( 1 + x \sin \frac{1}{x} \right) = 1 > 0$$

Aber  $f'(x) = 1 + 2x \sin\left(\frac{1}{x}\right) - \cos\left(\frac{1}{x}\right)$ , so dass  $f'$  nicht stetig

In der Tat hat  $f'$  positive und negative Werte in jeder Umgebung von 0

da  $f''(x) = 2 \sin\left(\frac{1}{x}\right) - \frac{2}{x} \cos\left(\frac{1}{x}\right) + \frac{1}{x^2} \sin\left(\frac{1}{x}\right) = -\frac{2}{x}$  für  $x = \frac{1}{2\pi k}$ ,  $k \in \mathbb{N}$

und  $f'(x) = 0$  für diese  $x$ , so dass Vorzeichen von  $f'$  hier wechselt

Also  $f$  nicht lokal monoton und somit nicht lokal umkehrbar bei 0

**Beweis von Satz 14.1:** Es reicht zu zeigen, dass Funktion

$$g : B_\delta(0) \subset V \rightarrow V \quad g(x) = f'(x_0)^{-1}(f(x_0 + x) - f(x_0))$$

für  $\delta$  ausreichend klein invertierbar (dann auch  $f$  invertierbar). Nun:

$$g(0) = 0 \quad g'(0) = \mathbf{1}_V$$

Somit nur Fall:

$$W = V, \quad x_0 = 0, \quad f(0) = 0, \quad f'(0) = \mathbf{1}_V$$

Da  $f$  stetig differenzierbar,  $\exists \varepsilon > 0$  mit

$$\|f'(x) - \mathbf{1}_V\| \leq \frac{1}{2} \quad \forall x \in \overline{B_\varepsilon(0)} = \{y \in V \mid \|y\| \leq \varepsilon\}$$

Für  $y \in V$  betrachte die Funktion

$$F_y(x) = x + y - f(x) \quad x \in \overline{B_\varepsilon(0)}$$

Idee hierbei: eindeutiger Fixpunkt  $x$  von  $F_y(x) = x$  löst  $f(x) = y$

Schrankensatz für  $F_y(x) = x + y - f(x)$  und  $x, x' \in \overline{B_\varepsilon(0)}$ :

$$\begin{aligned}\|F_y(x) - F_y(x')\| &= \|x - f(x) - (x' - f(x'))\| \\ &\leq \|x - x'\| \sup_{t \in [0,1]} \|\mathbf{1}_V - f'(tx' + (1-t)x)\| \\ &\leq \frac{1}{2} \|x - x'\|\end{aligned}$$

Also  $F_y$  Lipschitz-stetig mit Konstante  $L \leq \frac{1}{2} < 1$ . Spezialfall  $x' = 0$ :

$$\|F_y(x) - y\| = \|F_y(x) - F_y(0)\| \leq \frac{1}{2} \|x\| \leq \frac{1}{2} \varepsilon$$

d.h.  $F_y : \overline{B_\varepsilon(0)} \rightarrow \overline{B_{\frac{\varepsilon}{2}}(y)}$

Zudem  $\overline{B_{\frac{\varepsilon}{2}}(y)} \subset \overline{B_\varepsilon(0)}$  für  $y \in \overline{B_{\frac{\varepsilon}{2}}(0)}$

$\implies F_y : \overline{B_\varepsilon(0)} \rightarrow \overline{B_\varepsilon(0)}$  Lipschitz-stetig

$\overline{B_\varepsilon(0)}$  vollständig, weil abgeschlossen in vollständigem Raum  $V$

$\implies$  Banachscher Fixpunktsatz kann auf  $F_y$  angewandt werden

$\implies \forall y \in \overline{B_{\frac{\varepsilon}{2}}(0)} \exists$  eindeutiger Fixpunkt  $x \in \overline{B_{\varepsilon}(0)}$  von  $F_y$ :

$$x = F_y(x) = x + y - f(x) \iff y = f(x)$$

Für  $y \in \overline{B_{\frac{\varepsilon}{2}}(0)}$  hat Gleichung  $y = f(x)$  also genau eine Lösung und

$$f : \{x \in B_{\varepsilon}(0) \mid f(x) \in B_{\frac{\varepsilon}{2}}(0)\} = f^{-1}(B_{\frac{\varepsilon}{2}}(0)) \longrightarrow B_{\frac{\varepsilon}{2}}(0)$$

ist also invertierbar

Da  $f$  stetig, ist  $f^{-1}(B_{\frac{\varepsilon}{2}}(0))$  offen,

enthält somit eine offene Kugel  $B_{\delta}(0)$ , wie im Satz 14.1 behauptet

Verbleibt:  $f^{-1}$  auf  $f(B_{\delta}(0)) \subset B_{\frac{\varepsilon}{2}}(0)$  stetig differenzierbar

Hierfür folgender Zusatz zu Satz 12.12:



## Satz 14.4 (vergleiche Satz 12.12)

Seien  $V, W$  Banachräume und  $T \in \mathcal{B}(V, W)$  invertierbar

Dann sind alle Elemente der offenen Kugel um  $T$  mit Radius  $r = \frac{1}{\|T^{-1}\|}$

$$B_r(T) = \{S \in \mathcal{B}(V, W) \mid \|T - S\| < r\}$$

invertierbar

Definiere  $\varphi : B_r(T) \subset \mathcal{B}(V, W) \rightarrow \mathcal{B}(W, V)$  durch  $\varphi(S) = S^{-1}$

$\implies \varphi$  differenzierbar und  $\varphi'(S)R = -S^{-1}RS^{-1}$  für  $R \in \mathcal{B}(V, W)$

**Beweis:** Erster Teil schon in Satz 12.12. Für letzte Aussage:

$$\begin{aligned} & \|\varphi(S + R) - \varphi(S) - \varphi'(S)R\| \\ &= \|(S + R)^{-1} - S^{-1} + S^{-1}RS^{-1}\| \\ &\leq \|(S + R)^{-1}\| \|S - (S + R) + (S + R)S^{-1}R\| \|S^{-1}\| \\ &\leq \|(S + R)^{-1}\| \|S^{-1}\|^2 \|R\|^2 = o(\|R\|) \end{aligned}$$

□

Weiter im Beweis von Satz 14.1:

Zu zeigen:  $f^{-1}$  auf  $f(B_\delta(0)) \subset B_{\frac{\varepsilon}{2}}(0)$  stetig differenzierbar

Zunächst:  $\|f'(x) - \mathbf{1}\| < \frac{1}{2}$  für  $x \in \overline{B_{\frac{\varepsilon}{2}}(0)}$

Also  $f'(x)$  invertierbar (Neumann Reihe)

Da  $x \mapsto f'(x)$  stetig, ist  $x \in B_{\frac{\varepsilon}{2}}(0) \mapsto f'(x)^{-1} \in \mathcal{B}(V)$  stetig (Satz 14.4)

Außerdem:  $f^{-1}$  Lipschitz-stetig mit Lipschitz-Konstanten 2 auf  $B_{\frac{\varepsilon}{2}}(0)$ ,

da für  $x, x' \in \overline{B_\varepsilon(0)}$  gilt, wegen Lipschitz-Konstante  $\frac{1}{2}$  von  $F_0$ ,

$$\begin{aligned}\|x - x'\| &= \|f(x) - f(x') - F_0(x) + F_0(x')\| \\ &\leq \|f(x) - f(x')\| + \frac{1}{2}\|x - x'\| \\ \iff \|x - x'\| &\leq 2\|f(x) - f(x')\| \\ \iff \|f^{-1}(y) - f^{-1}(y')\| &\leq 2\|y - y'\|\end{aligned}$$

Somit auch Abbildung  $y \in B_{\frac{\varepsilon}{2}}(0) \mapsto (f'(f^{-1}(y)))^{-1}$  stetig

Nun zeigen wir, dass  $(f^{-1})'(y) = (f'(f^{-1}(y)))^{-1}$  Ableitung ist:

$$\begin{aligned} & \|f^{-1}(y') - f^{-1}(y) - (f^{-1})'(y)(y' - y)\| \\ &= \|x' - x - (f'(x))^{-1}(f(x') - f(x))\| \\ &\leq \|f'(x)^{-1}\| \|f'(x)(x - x) - f(x') - f(x)\| \\ &\leq \|f'(x)^{-1}\| \eta \|x' - x\| \quad (\forall \eta > 0 \text{ nach Def. von } f'(x)) \\ &\leq \|f'(x)^{-1}\| \eta 2 \|y' - y\| \quad (\text{nach Lipschitz-Stetigkeit}) \end{aligned}$$

Zuletzt verbleibt Aussage über  $k$ -fache Differenzierbarkeit. Hierzu

$$(f^{-1})'(y) = (f'(x))^{-1} \quad x = f^{-1}(y)$$

iterativ unter Verwendung von Satz 14.4 ableiten, z.B.

$$(f^{-1})''(y) = -(f'(x))^{-1} f''(x) (f^{-1})'(y) (f'(x))^{-1}$$

etc.



## Beispiel 14.5

$f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$  gegeben durch  $f(x, y) = (x^2 + xy + y^2 + x + y + 1, x + y)^T$

$$\partial f(x, y) = \begin{pmatrix} 2x + y + 1 & 2y + x + 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$$

Dies ist stetig und

$$\det(\partial f(x, y)) = (2x + y + 1) - (2y + x + 1) = x - y$$

Also  $f$  lokal invertierbar in  $(x, y)$  falls  $x \neq y$

Satz 14.1 ist eine lokale Aussage. Folgende Definition ist global:

## Definition 14.6

$V, W$  Banachräume,  $D \subset V$  offen und  $f : D \rightarrow W$

$f$  ist  $C^k$ -Diffeomorphismus  $\iff f : D \rightarrow f(D)$  bijektiv

und  $f$  sowie  $f^{-1} : f(D) \rightarrow D$  sind  $k$ -mal stetig differenzierbar

## Satz 14.7 (Satz über die implizite Funktion)

Seien  $V, W$  Banachräume und  $D \subset V \times W$  offen

$F : D \rightarrow W$   $k$ -mal stetig differenzierbar für  $k \geq 1$

Sei  $(x_0, y_0) \in D$ , so dass  $\partial_y F(x_0, y_0) \in \mathcal{B}(W)$  invertierbar

$\implies \exists \varepsilon > 0$  und eindeutiges  $G : B_\varepsilon(x_0) \times B_\varepsilon(F(x_0, y_0)) \subset V \times W \rightarrow W$   
mit

$$F(x, G(x, y)) = y$$

Insbesondere gilt für  $g(x) = G(x, F(x_0, y_0))$ ,  $g : B_\varepsilon(x_0) \rightarrow W$ ,

$$F(x, g(x)) = F(x_0, y_0) \quad \forall x \in B_\varepsilon(x_0)$$

Dann heißt  $g$  implizite Funktion zu  $F$  durch  $(x_0, y_0) = (x_0, g(x_0))$

(Oft wird  $F$  so normiert, dass  $F(x_0, y_0) = 0$ )

Zudem sind  $G$  und  $g$   $k$ -mal stetig differenzierbar und

$$g'(x) = -(\partial_y F(x, g(x)))^{-1} \partial_x F(x, g(x))$$

**Beweis** Betrachte  $f : D \subset V \times W \rightarrow V \times W$  definiert durch

$$f(x, y) = (x, F(x, y))^T$$

Dann

$$\partial f(x, y) = \begin{pmatrix} \mathbf{1}_V & 0 \\ \partial_x F(x, y) & \partial_y F(x, y) \end{pmatrix}$$

Nun ist  $\partial_y F(x_0, y_0)$  invertierbar. Also (wie für  $2 \times 2$ -Matrizen)

$$(\partial f(x_0, y_0))^{-1} = \begin{pmatrix} \mathbf{1}_V & 0 \\ -\partial_x F(x_0, y_0)(\partial_y F(x_0, y_0))^{-1} & (\partial_y F(x_0, y_0))^{-1} \end{pmatrix}$$

Nach Satz 14.1 existiert somit  $\delta > 0$ , so dass  $f$  ein lokales Inverses hat

$$f^{-1} : f(B_\delta(x_0, y_0)) \rightarrow B_\delta(x_0, y_0) \subset V \times W$$

welches zudem  $k$ -mal stetig differenzierbar ist

Dieses Inverse muss von folgender Gestalt sein (ohne Transponieren):

$$f^{-1}(x, y) = (x, G(x, y)) \quad (x, y) \in f(B_\delta(x_0, y_0))$$

Somit

$$(x, y) = f(f^{-1}(x, y)) = (x, F(x, G(x, y)))$$

d.h.

$$y = F(x, G(x, y)) \quad \forall (x, y) \in f(B_\delta(x_0, y_0))$$

Nun  $f(B_\delta(x_0, y_0)) = (f^{-1})^{-1}(B_\delta(x_0, y_0))$  offen (da  $f^{-1}$  stetig)

Zudem  $(x_0, F(x_0, y_0)) \in f(B_\delta(x_0, y_0))$

Somit existiert  $\varepsilon > 0$  mit  $B_\varepsilon(x_0) \times B_\varepsilon(F(x_0, y_0)) \subset f(B_\delta(x_0, y_0))$

und  $f^{-1}$  sowie  $G$  sind dann auf  $B_\varepsilon(x_0) \times B_\varepsilon(F(x_0, y_0))$  definiert

Die erste Aussage folgt. Zur letzten:

$$0 = \partial_x F(x, g(x)) = \partial_x F(x, g(x)) + \partial_y F(x, g(x))g'(x) \quad \square$$

### Beispiel 14.8

Sei  $F : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  gegeben durch  $F(x, y) = y^2 - 2y - x^2$

$$F(x, y) = 0 \iff (y - 1)^2 = 1 + x^2 \iff y = g(x) = 1 \pm \sqrt{1 + x^2}$$

Zwei glatte Lösungen. In der Tat  $\partial_y F(x, y) = 2(y - 1) \neq 0 \forall y \neq 1$

### Beispiel 14.9

Sei  $F : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  gegeben durch  $F(x, y) = y^2 - 2xy - x^4$

$$F(x, y) = 0 \iff (y - x)^2 = x^4 + x^2 \iff y = x \pm x\sqrt{1 + x^2}$$

wieder zwei Lösungen, aber nicht mehr getrennt

Bei  $(0, 0)$  gilt  $\partial_y F(0, 0) = 0$ , also keine Eindeutigkeit nach Satz 14.7

### Beispiel 14.10

$$\text{Nun } F(x, y) = y^2 + x^2 = 0 \iff x = y = 0$$

Keine Lösungsfunktion, sondern Punkt. In der Tat wieder  $\partial_y F(0, 0) = 0$



## Definition 14.11 (Untermannigfaltigkeiten im Euklidischen Raum)

Seien  $k \in \mathbb{N}$  und  $\emptyset \neq \mathcal{M} \subset \mathbb{R}^{n+m}$

$\mathcal{M}$   $C^k$ -Untermannigfaltigkeit des  $\mathbb{R}^{n+m}$  der Dimension  $m$

$\iff \forall$  Punkte  $p \in \mathcal{M} \exists$  offene Umgebung  $U = B_\varepsilon(p) \subset \mathbb{R}^{n+m}$  und

$k$ -mal stetig differenzierbare Funktion  $F : U \rightarrow \mathbb{R}^n$ ,

so dass  $F'$  auf  $U$  Maximalrang  $n$  hat und

$$\mathcal{M} \cap U = \{x \in U \mid F(x) = 0\}$$

## Bemerkung 14.12

Wenn  $F'(p)$  Maximalrang, so heißt  $p$  ein regulärer Punkt von  $F$ ,  
andernfalls ein singulärer oder kritischer Punkt

Dies verallgemeinert Definition 13.31 zu vektorwertigen Funktionen

In Definition 14.11 tauchen nur reguläre Punkte auf

### Beispiel 14.13

Sei  $\mathcal{M} = \mathbb{S}^n = \{x \in \mathbb{R}^{n+1} \mid \|x\| = 1\}$   $n$ -Sphäre (bez. euklidische Norm)

Sie ist Untermannigfaltigkeit des  $\mathbb{R}^{n+1}$  die Dimension  $n$

Hier globale Funktion  $F : \mathbb{R}^{n+1} \rightarrow \mathbb{R}$  gegeben durch  $F(x) = \|x\|^2 - 1$

Dann  $\mathbb{S}^n = \{x \in \mathbb{R}^{n+1} \mid F(x) = 0\}$

### Bemerkung 14.14

Lokal ist Untermannigfaltigkeit also simultane Niveaufläche der Komponentenfunktion  $F_j$  von  $F$ , d.h.

$$\mathcal{M} \cap U = \bigcap_{j=1}^n \{x \in U \mid F_j(x) = 0\}$$

Jede Niveau-Fläche  $\{x \in U \mid F_j(x) = 0\}$  von Kodimension 1 im  $\mathbb{R}^{n+m}$

Rangbedingung besagt: Hyperflächen schneiden sich alle transvers

Deswegen ist  $\mathcal{M}$  von Kodimension  $n$  im  $\mathbb{R}^{n+m}$ , also von Dimension  $m$

## Satz 14.15

Eine  $m$ -dimensionale  $C^k$ -Untermannigfaltigkeit  $\mathcal{M}$  besitzt einen Atlas

$$\mathcal{A} = \{ \varphi \mid \varphi : U_\varphi \rightarrow \mathbb{R}^m \text{ Homöomorphismus, } U_\varphi \subset \mathcal{M} \}$$

bestehend aus Karten  $\varphi$ , die Folgendes erfüllen:

- (i)  $U_\varphi \subset \mathcal{M}$  offen in  $\mathcal{M}$  ( $\mathcal{M}$  versehen mit Unterraumtopologie)
- (ii)  $\bigcup_{\varphi \in \mathcal{A}} U_\varphi = \mathcal{M}$
- (iii) Für alle  $\varphi, \psi \in \mathcal{A}$  mit  $U_\varphi \cap U_\psi \neq \emptyset$  sind die Kartenwechsel

$$\psi \circ \varphi^{-1} : \varphi(U_\varphi \cap U_\psi) \subset \mathbb{R}^m \rightarrow \psi(U_\varphi \cap U_\psi) \subset \mathbb{R}^m$$

$C^k$ -Diffeomorphismen

## Bemerkung 14.16

(i), (ii), (iii) sind Definition (abstrakter)  $C^k$ -Mannigfaltigkeit

Jede  $C^k$ -Untermannigfaltigkeit ist also eine  $C^k$ -Mannigfaltigkeit

Umkehrung gilt: Satz von Whitney

## Beweis:

Sei  $U \subset \mathbb{R}^{m+n}$  offene Umgebung von  $p = (x_0, y_0) \in \mathcal{M}$  im  $\mathbb{R}^m \times \mathbb{R}^n$  und  $F : U \rightarrow \mathbb{R}^n$  von Maximalrang, so dass

$$\mathcal{M} \cap U = \{(x, y) \in U \subset \mathbb{R}^m \times \mathbb{R}^n \mid F(x, y) = 0\}$$

Sei  $\partial_y F(x_0, y_0) \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^n)$  invertierbar (sonst permutiere Argumente)

Nach Satz über implizite Funktionen  $\exists$  Umgebung  $V \subset \mathbb{R}^m$  von  $x_0$  und  $g : V \rightarrow \mathbb{R}^n$ , so dass

$$F(x, g(x)) = 0 \quad \forall x \in V$$

Nun setze

$$\varphi^{-1} : V \rightarrow \mathcal{M} \quad \varphi^{-1}(x) = (x, g(x))$$

und

$$\varphi : \varphi^{-1}(V) \rightarrow \mathbb{R}^m \quad \varphi(x, g(x)) = x$$

Nun wird  $\varphi$  zu Diffeomorphismus  $\tilde{\varphi}$  erweitert:

$$\tilde{\varphi}^{-1}(x, t) = (x, g(x) + t) \quad x \in V, t \in B_\varepsilon(0) \subset \mathbb{R}^n$$

Tatsächlich ist  $\tilde{\varphi}$  invertierbar, da

$$(\tilde{\varphi}^{-1})'(x, t) = \begin{pmatrix} \mathbf{1}_m & g'(x) \\ 0 & \mathbf{1}_n \end{pmatrix}$$

Also  $\tilde{\varphi}^{-1}$  lokal bei  $(x_0, 0)$  invertierbar (Satz 14.1)

Gegeben zweite Karte  $\psi$ , ist also  $\tilde{\psi} \circ \tilde{\varphi}^{-1}$  lokaler  $C^k$ -Diffeomorphismus (auf adäquatem Definitionsbereich)

Zudem:  $\psi \circ \varphi^{-1}(x) = \tilde{\psi} \circ \tilde{\varphi}^{-1}(x, 0)$

Somit Kartenwechsel lokale  $C^k$ -Diffeomorphismen

Atlas durch die Karte zu jedem Punkt  $p \in \mathcal{M}$  gegeben



## Nächste Problemstellung:

Gegeben (Energie) Funktion  $f : D \subset \mathbb{R}^{n+m} \rightarrow \mathbb{R}$

Bestimme ihre Extrema unter vorgegebenen Nebenbedingungen

Letztere z.B. durch Untermannigfaltigkeit  $\mathcal{M} \subset \mathbb{R}^{n+m}$  gegeben

Somit gesucht: Extrema der Funktion  $f : \mathcal{M} \rightarrow \mathbb{R}$

Alternativ:  $n$  Nebenbedingungen durch Funktion  $F : D \rightarrow \mathbb{R}^n$  gegeben

Menge  $\{x \in D \mid F(x) = 0\}$  muss keine Untermannigfaltigkeit sein, sondern kann neben regulären Teilstücken auch Singularitäten haben

Suche dann lokale Extrema auf jedem regulären Teil separat und analysiere Funktionswerte von  $f$  bei Singularität separat

## Beispiel 14.17

Sei  $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  gegeben durch  $f(x, y) = ax + by^2$  mit  $a, b \in \mathbb{R}$

Nebenbedingung:  $F(x, y) = x^2 + y^2 - r^2 = 0$  (Kreis)

Parametrisierung  $t \in [0, 2\pi) \mapsto h(t) = (r \cos(t), r \sin(t)) \in \mathbb{R}^2$

Dann müssen lediglich Extrema gesucht werden von

$$\tilde{f}(t) = f \circ h(t) = ar \cos(t) + br^2(1 - \cos^2(t))$$

Da  $\tilde{f}'(t) = -ar \sin(t) + 2br^2 \sin(t) \cos(t)$ , liegen sie bei

$$\sin(t) = 0 \iff t = 0, \pi \quad \text{und} \quad \cos(t) = \frac{a}{2rb}$$

Also sind die Extremwerte zwei der folgenden Zahlen:

$$+ar \quad , \quad -ar \quad , \quad \frac{a^2}{2b} + br^2 \left(1 - \frac{a^2}{4r^2b^2}\right)$$

## Beispiel 14.18 (mit singulärer Nebenbedingung)

Sei  $(x, y) \in \mathbb{R}^2 \mapsto f(x, y) = x^2 - \frac{4}{5}xy$

Nebenbedingung:  $F(x, y) = y^2 - x^3 = 0$

Also:  $y^2 = x^3$ , d.h.  $x \geq 0$  und  $y = \pm x^{\frac{3}{2}}$

Parametrisierung also möglich (mit zwei Zweigen):

$$\tilde{f}_{\pm}(x) = f(x, \pm x^{\frac{3}{2}}) = x^2 \mp \frac{4}{5}x^{\frac{5}{2}}$$

$$\tilde{f}'_{\pm}(x) = 2x \mp 2x^{\frac{3}{2}} = 2x(1 \mp x^{\frac{1}{2}})$$

Also liegen folgende kritische Werte vor:

1. An der Singularität  $x = y = 0$ :  $f(0, 0) = 0$

2. Für Zweig  $+$  bei  $x = 1$ ,  $y = 1$ :  $f(1, 1) = \frac{1}{5}$

lokales Maximum weil  $\tilde{f}''_{+}(x) = 2 - 3x^{\frac{1}{2}}$ , also  $\tilde{f}''_{+}(1) = -1 < 0$

Für globale Extrema noch Asymptotiken:  $\tilde{f}_{\pm}(x) \rightarrow \mp \infty$  für  $x \rightarrow \infty$



Obige Lösungen basieren auf Methode der Parametrisierung  
Gut, wenn Nebenbedingungen geometrisch oder analytisch "einfach"  
Für kompliziertere Fälle gibt es folgende Methode:

### Satz 14.19 (Lagrange Multiplikatoren)

$\emptyset \neq D \subset \mathbb{R}^{m+n}$  offen und  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$  differenzierbar

$\mathcal{M}$   $m$ -dimensionale Untermannigfaltigkeit

$p \in \mathcal{M} \cap D$  lokales Extremum von  $f$  unter der Nebenbedingung  $\mathcal{M}$

$\implies \exists$  Lagrange Multiplikatoren  $\lambda = (\lambda_1, \dots, \lambda_n) \in \mathbb{R}^n$ , so dass

$$\nabla f(p) = \sum_{j=1}^n \lambda_j \nabla F_j(p) \quad (14.1)$$

wobei  $F : D \rightarrow \mathbb{R}^n$  die Nebenbedingung lokal parametrisiert,

d.h.  $\mathcal{M} \cap D = \{x \in D \mid F(x) = 0\}$  (vergleiche Definition 14.11)

### Bemerkung 14.20

(14.1) sind  $n + m$  Gleichungen, da  $\nabla f(p) \in \mathbb{R}^{n+m}$

Zusammen mit  $n$  Gleichungen  $F(p) = 0$  gibt es  $2n + m$  Gleichungen

Anzahl der Unbekannten  $p_1, \dots, p_{n+m}, \lambda_1, \dots, \lambda_n$  auch  $2n + m$

Typischerweise ist also Lösungsmenge diskret

Schwierigere Situation bei entarteten lokalen Extrema (Beispiel)

### Bemerkung 14.21

Geometrisch besagt (14.1): Gradient von  $f$  in  $p$  orthogonal auf  $\mathcal{M}$

Vektoren  $\nabla F_j(p)$ ,  $j = 1, \dots, n$ , spannen orthogonales Komplement des Tangentialraumes an  $\mathcal{M}$  bei  $p$  auf

## Beweis von Satz 14.19:

Sei  $p = (x_0, y_0) \in \mathbb{R}^m \times \mathbb{R}^n$  und, ohne Einschränkung,

$$\det_n(\partial_y F(x_0, y_0)) \neq 0$$

Nach Satz 14.7  $\exists$  differenzierbares  $g : B_\varepsilon(x_0) \subset \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n$  mit

$$F(x, g(x)) = 0 \iff (x, g(x)) \in \mathcal{M}$$

Nun betrachte  $f$  eingeschränkt auf  $\mathcal{M}$ :

$$\tilde{f} : B_\varepsilon(x_0) \rightarrow \mathbb{R} \quad \tilde{f}(x) = f(x, g(x))$$

Bei lokalem Extremum auf  $\mathcal{M}$  bei  $p = (x_0, y_0)$  gilt

$$\tilde{f}'(x_0) = \nabla \tilde{f}(x_0)^T = 0$$

Also nach Kettenregel

$$\begin{aligned} 0 &= \tilde{f}'(x_0) = (\partial_x f(\mathbf{p}), \partial_y f(\mathbf{p})) \begin{pmatrix} \mathbf{1} \\ g'(x_0) \end{pmatrix} \\ &= \partial_x f(\mathbf{p}) + \partial_y f(\mathbf{p}) g'(x_0) \\ &= \partial_x f(\mathbf{p}) - \partial_y f(\mathbf{p}) (\partial_y F(\mathbf{p}))^{-1} \partial_x F(\mathbf{p}) \quad (\text{nach Satz 14.7}) \end{aligned}$$

Nun:  $(\partial_y F(\mathbf{p}))^{-1} : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$  und  $\partial_y f(\mathbf{p}) : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ ,

also  $\lambda = \partial_y f(\mathbf{p}) (\partial_y F(\mathbf{p}))^{-1}$  eine lineare Abbildung von  $\mathbb{R}^n$  nach  $\mathbb{R}$ ,  
die durch den Vektor  $\lambda \in \mathbb{R}^n$  gegeben ist. Es gilt:

$$\partial_x f(\mathbf{p}) = \lambda \partial_x F(\mathbf{p}) \quad \partial_y f(\mathbf{p}) = \lambda \partial_y F(\mathbf{p})$$

Zusammen ist dies gerade (14.1)



## Beispiel 14.22

Sei  $f : \mathbb{R}^{m+1} \rightarrow \mathbb{R}$  gegeben durch  $f(x) = \prod_{j=1}^{m+1} x_j^2$

Nebenbedingung  $m$ -Sphäre:  $\mathcal{M} = \left\{ x \in \mathbb{R}^{m+1} \mid \sum_{j=1}^{m+1} x_j^2 = 1 \right\}$

$f$  hat als stetige Funktion auf einem Kompaktum globale Extrema

$\mathcal{M}$  Niveaufäche zu  $F : \mathbb{R}^{m+1} \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $F(x) = \sum_{j=1}^{m+1} x_j^2 - 1 = 0$

Es gibt einen Lagrange Multiplikator  $\lambda \in \mathbb{R}$ . Gleichungen sind

$$\nabla f(x) = \lambda \nabla F(x) \quad \text{und} \quad F(x) = 0$$

d.h.

$$2x_i \prod_{j \neq i} x_j^2 = \lambda 2x_i \quad i = 1, \dots, m+1 \quad \sum_{j=1}^{m+1} x_j^2 = 1$$

oder

$$\prod_{j \neq i} x_j^2 = \lambda \quad i = 1, \dots, m+1 \quad \sum_{j=1}^{m+1} x_j^2 = 1$$

## Beispiel (Fortsetzung)

Lösungen: Falls ein  $x_i = 0$ , z.B.  $x_{m+1} = 0$ , dann ist  $\lambda = 0$   
es gibt nur eine Gleichung für  $m$  Unbekannte  $x_1, \dots, x_m$ , nämlich

$$\sum_{j=1}^m x_j^2 = 1$$

Bei allen Lösungen dieser Gleichungen gilt  $f(x) = 0$

Somit ist das Minimum 0 stark entartet

Wert 0 auf  $(m - 1)$ -dimensionalen Untermannigfaltigkeiten,  
gegeben durch die  $(m - 1)$ -Sphären,  
die man durch Schnitt mit den Ebenen  $x_i = 0$  erhält

## Beispiel (Fortsetzung)

Falls alle  $x_j \neq 0$ , so folgt aus den beiden ersten Gleichungen

$$1 = \frac{\lambda}{\lambda} = \frac{\prod_{j \neq 1} x_j^2}{\prod_{j \neq 2} x_j^2} = \frac{x_2^2}{x_1^2} \implies x_1^2 = x_2^2$$

Analog folgt aus den anderen Gleichungen

$$x_1^2 = x_2^2 = \dots = x_{m+1}^2 = \frac{1}{m+1}$$

Letzteres wegen  $\sum_{j=i}^{m+1} x_j^2 = (m+1)x_1^2 = 1$

Also ist Maximalwert von  $f$  gegeben durch  $\left(\frac{1}{m+1}\right)^{m+1}$

Er wird an  $2^{m+1}$  Punkten angenommen, mit Komponenten

$$x_j = \sigma_j \frac{1}{\sqrt{m+1}} \quad \sigma_j \in \{-1, 1\}, \quad j = 1, \dots, m+1$$