

EBERHARD KARLS UNIVERSITÄT TÜBINGEN

Mathematik für Informatiker III

Wintersemester 2019/2020

Dr. Britta Dorn

Mitschrieb von
Felix Pfeiffer

14. Februar 2020

Inhaltsverzeichnis

1	Lineare Abbildungen	1
2	Matritzen und Lineare Abbildungen	6
3	Orthogonale und unitäre Matritzen	14
4	Singulärwertzerlegung	26
5	Elementare Zahlentheorie	30
6	Mehr zu Gruppen	45
7	Kurzer Ausflug in die Kryptologie	49
8	Mehrdimensionale Analysis	51

1 Lineare Abbildungen

Definition 1.1. *Lineare Abbildung, VR-Isomorphismus*

Seien V, W K -Vektorräume (K Körper)

a) $\varphi: V \rightarrow W$ heißt lineare Abbildung (VR-Homomorphismus) falls

$$(i) \quad \varphi(v_1 + v_2) = \varphi(v_1) + \varphi(v_2) \quad \forall v_1, v_2 \in V \text{ (Additivität)}$$

$$(ii) \quad \varphi(\lambda v) = \lambda * \varphi(v) \quad \forall v \in V, \lambda \in K \text{ (Homogenität)}$$

gilt.

b) Ist die lin. Abb. $\varphi: V \rightarrow W$ bijektiv, so heißt φ Isomorphismus, V und W heißen dann isomorph, $V \cong W$

Bemerkung 1.2.

$\varphi: V \rightarrow W$ lin. Abb.

$$a) \quad \varphi(\vec{0}) = \vec{0} \quad (\varphi(\lambda \vec{0}) = \lambda * \varphi(\vec{0}))$$

$$b) \quad \varphi(\sum_{i=0}^n \lambda_i v_i) = \sum_{i=0}^n \lambda_i \varphi(v_i) \quad (\text{d.h. LK in } V \text{ wurden in LK in } W \text{ überführt})$$

Beispiel 1.3.

$$a) \quad \text{Nullabbildung: } \varphi: V \rightarrow W \quad v \mapsto \vec{0} \text{ ist linear}$$

$$b) \quad \varphi: V \rightarrow V \quad v \mapsto \lambda v \text{ für festes } \lambda \in K \text{ ist linear} \quad (\lambda = 1 : \varphi = id_v)$$

$$c) \quad \varphi: \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3 \quad \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} \mapsto \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ -x_3 \end{pmatrix} \text{ Spiegelung an } x_1 x_2\text{-Ebene ist lin. Abb.}$$

$$d) \quad \varphi: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R} \quad x \mapsto x + 1 \quad \text{nicht linear}$$

$$e) \quad \varphi: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2 \quad \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \mapsto \begin{pmatrix} x_1^2 \\ x_2 \end{pmatrix} \quad \text{nicht linear}$$

Satz 1.4.

Sei $A \in M_{m,n}(K)$ eine Matrix. Dann ist $\varphi: K^n \rightarrow K^m \quad x \mapsto A * x$ eine lineare Abbildung
Beweis:

Folgt aus den Rechenregel für Matrizen (Distributivgesetz) Mathe II:

$$\varphi(x + y) = A(x + y) = Ax + Ay = \varphi(x) + \varphi(y)$$

$$\varphi(\lambda x) = A(\lambda x) = \lambda * Ax = \lambda * \varphi(x)$$

Alle bisherigen Beispiele waren in dieser Form.

1.3

$$a) \quad A = 0 = \text{Nullmatrix}$$

$$b) \quad A = \begin{pmatrix} \lambda & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda & \cdots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda \end{pmatrix} = \lambda * E_n$$

$$c) \quad A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix} \in M_{3,3}(\mathbb{R})$$

Es gilt (später) ALLE lin. Abb. $K^n \rightarrow K^m$ sind in der Form 1.4 also Matrizen

Satz 1.5. *Eigenschaften des Bilds einer lin. Abb.*

Sei $\varphi: V \rightarrow W$ lin. Abb.

- a) $U \subseteq V$ Untervektorraum von V , dann ist $\underbrace{\varphi(U)}_{\text{Bild von } U} \subseteq W$ UR von W
- b) Falls $\dim(U) < \infty$: $\dim(\varphi(U)) \leq \dim(U)$

Beweis:

- a) $\varphi(U)$ ist UR
- $\varphi(\vec{0}) \stackrel{1.2}{=} \varphi(\vec{0}) \in \varphi(U)$
 - Seien $u, v \in U, \lambda \in K$ Dann sind $\varphi(u), \varphi(v) \in \varphi(U)$ und damit $\varphi(u) + \varphi(v) \stackrel{\text{lin. Abb.}}{=} \varphi(u+v) \in \varphi(U)$
- b) $\{u_1, \dots, u_k\}$ Basis von U
 $\xRightarrow{\varphi \text{ lin.}} \{\varphi(u_1), \dots, \varphi(u_k)\}$ Erzeugendensystem von $\varphi(U)$
 \Rightarrow enthält Basis
 \Rightarrow Beh.

Definition 1.6. *Rang einer lin. Abb.*

$\varphi: V \rightarrow W$ lin. Abb. $\dim V < \infty$

- a) $\text{Ker} \varphi := \{v \in V \mid \varphi(v) = \vec{0}\}$ (alle Vektoren, die von φ auf $\vec{0}$ abgebildet werden)
 heißt der Kern von φ und ist ein UR von V .
- b) φ ist injektiv $\Leftrightarrow \text{Ker} \varphi = \{\vec{0}\}$

Beweis:

- a) UR-Kriterium

- $\varphi(\vec{0}) \stackrel{1.2}{=} \vec{0} \in \text{Ker} \varphi$
- Seien $u, v \in \text{Ker} \varphi$ d.h. $\varphi(u) = \varphi(v) = \vec{0}$ und $\lambda, \mu \in K$.
 $\varphi(\lambda u + \mu v) \stackrel{\text{lin. Abb.}}{=} \lambda * \underbrace{\varphi(u)}_{\vec{0}} + \mu * \underbrace{\varphi(v)}_{\vec{0}} = \vec{0}$
 $\Rightarrow \lambda u + \mu v \in \text{Ker} \varphi$
 $\Rightarrow \text{Ker} \varphi$ UR

- b) " \Rightarrow "

$\varphi(\vec{0}) = \vec{0}$ (1.2), wegen Injektivität kann kein weiteres Element auf $\vec{0}$ abg. werden.
 " \Leftarrow "

Sei $\text{Ker} \varphi = \{\vec{0}\}$, zeige φ inj.

Ang. es gibt $v_1, v_2 \in V$ mit $\varphi(v_1) = \varphi(v_2)$.

Dann ist $\vec{0} = \varphi(v_1) - \varphi(v_2) \stackrel{\text{lin. Abb.}}{=} \varphi(v_1 - v_2) = \vec{0}$

$\Rightarrow v_1 - v_2 = \vec{0}$ (nur $\vec{0}$ wird auf $\vec{0}$ abg. laut Vorr.)

$\Rightarrow v_1 = v_2$

$\Rightarrow \varphi$ inj.

Definition 1.7. *Rang einer lin. Abb.*

$\varphi: V \rightarrow W$

a) $\text{Ker}\varphi := \{v \in V \mid \varphi(v) = \vec{0}\}$ (alle Vektoren, die von φ auf $\vec{0}$ abgebildet werden) heißt der Kern von φ und ist ein UR von V .

b) φ ist injektiv $\Leftrightarrow \text{Ker}\varphi = \{\vec{0}\}$

Beispiel 1.8.

$\varphi: \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3 \quad \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} \mapsto \begin{pmatrix} x_1 \\ 2x_1 \\ x_1 + x_2 + 2x_3 \end{pmatrix}$ lin. Abb., zugehörige Matrix $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix}$

Betrachte UR $U = \langle e_2, e_3 \rangle$, $\dim U = 2$

$\varphi(U)$?, $\dim \varphi(U)$?, $\text{Ker}\varphi$?

$$\begin{aligned} \bullet \quad \varphi(U) &= \langle \varphi(e_2), \varphi(e_3) \rangle \quad \varphi(e_2) = \varphi \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \varphi(e_3) = \varphi \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 2 \end{pmatrix} \\ &= \langle \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 2 \end{pmatrix} \rangle = \langle \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \rangle = x_3\text{-Achse} \end{aligned}$$

$$\bullet \quad \dim \varphi(U) = 1$$

$$\bullet \quad \text{Ker}\varphi : \text{für welche } \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^3 \text{ gilt } \varphi \left(\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} \right) = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} ?$$

Löse LGS!

$$\begin{array}{rcl} x_1 & = & 0 \\ 2x_1 & = & 0 \\ x_1 + x_2 + 2x_3 & = & 0 \\ \hline \Rightarrow x_1 = 0, x_2 = -2x_3 & & \\ \Rightarrow \text{Ker}\varphi = \left\{ \begin{pmatrix} 0 \\ -2\lambda \\ \lambda \end{pmatrix} \mid \lambda \in \mathbb{R} \right\} & & \end{array}$$

Satz 1.9.

Seien V, W K-VR, $\dim V = n$

$\{v_1, \dots, v_n\}$ Basis von V , w_1, \dots, w_n Vektoren aus W (nicht notw. verschieden)

Dann $\exists!$ lin. Abb. $\varphi: V \rightarrow W$ mit $\varphi(v_i) = w_i, \forall i \in \{1, \dots, n\}$ und zwar

$$\varphi: V \rightarrow W \quad v = \underbrace{\sum_{i=1}^n \lambda_i v_i}_{\text{LK der } v_i} \mapsto \underbrace{\sum_{i=1}^n \lambda_i w_i}_{\text{LK der } w_i} \quad (w_i = \varphi(v_i))$$

D.h. wenn man weiß, wie die Basisvektoren abgeb. werden, so kennt man die lin. Abb. vollständig.

Beweis:

Für jedes φ gilt:

- φ ist linear
- $\varphi(v_i) = w_i$
- φ ist eindeutig: ang. es gibt $\Psi: v \rightarrow W$ linear mit $\Psi(v_i) = w_i \quad \forall i$

$$\text{Dann ist } \Psi\left(\underbrace{\sum_{i=1}^n \lambda_i v_i}_{v \in V}\right) \stackrel{\text{lin. Abb.}}{=} \sum_{i=1}^n \lambda_i \Psi(v_i) = \sum_{i=1}^n \lambda_i w_i = \varphi\left(\sum_{i=1}^n \lambda_i v_i\right)$$

Beispiel 1.10.

$V = \mathbb{R}^2, \varphi: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ Drehung um Winkel α ($0 \leq \alpha \leq 2\pi$) um Nullpunkt, gg. Uhrzeigersinn.

φ ist lin. Abb.

Darstellung mit Matrix A ?

Basisvektoren:

$$e_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{\varphi} \begin{pmatrix} \cos \alpha \\ \sin \alpha \end{pmatrix}, \quad e_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{\varphi} \begin{pmatrix} -\sin \alpha \\ \cos \alpha \end{pmatrix}$$

$$\text{Allg. Vektor: } x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = x_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + x_2 \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\varphi(x) = x_1 * \varphi\left(\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}\right) + x_2 * \varphi\left(\begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}\right) \quad \text{SATZ 1.9!}$$

$$= x_1 * \varphi\left(\begin{pmatrix} \cos \alpha \\ \sin \alpha \end{pmatrix}\right) + x_2 * \varphi\left(\begin{pmatrix} -\sin \alpha \\ \cos \alpha \end{pmatrix}\right) = \begin{pmatrix} x_1 * \cos \alpha - x_2 * \sin \alpha \\ x_1 * \sin \alpha + x_2 * \cos \alpha \end{pmatrix}$$

$$= Ax \text{ mit } A = \begin{pmatrix} \cos \alpha & -\sin \alpha \\ \sin \alpha & \cos \alpha \end{pmatrix}$$

$$\text{Drehung um } \alpha = 0^\circ \quad A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\text{Drehung um } \alpha = 90^\circ = \frac{\pi}{2} \quad A = \begin{pmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$$

Satz 1.11. Dimensionssatz für lin. Abb.

V, W K-VR, $\dim V = n$ $\varphi: V \rightarrow W$ lin. Abb.

Dann gilt $\dim V = \dim(\operatorname{Ker} \varphi) + \underbrace{\operatorname{rg}(\varphi)}_{\dim \varphi(V)}$

Beweis:

Sei $\{u_1, \dots, u_k\}$ Basis von $\operatorname{Ker} \varphi$. Ergänze zu Basis $\{u_1, \dots, u_n\}$ von V (Basisergänzungssatz) und setze $U := \langle u_{k+1}, \dots, u_n \rangle_K$

Basis $\langle u_{k+1}, \dots, u_n \rangle$ $u_1, \dots, u_k = U$

Da $\operatorname{Ker} \varphi \cap U = \{\vec{0}\}$ und $V = \operatorname{Ker} \varphi + U$, ist $\dim V = \dim(\operatorname{Ker} \varphi) + \dim U$

zeige: $\dim U \stackrel{(1)}{=} \dim \varphi(U) \stackrel{(2)}{=} \underbrace{\dim \varphi(V)}_{\operatorname{rg} \varphi}$

(1) $\operatorname{Ker} \varphi \cap U = \{\vec{0}\} \Rightarrow \operatorname{Ker}(\varphi|_U) = \{\vec{0}\} \stackrel{1.7 \text{ b)}}{\Rightarrow} \varphi|_U \text{ injektiv} \Rightarrow \dim U = \dim \varphi(U)$

(2) $\dim \varphi(U) = \dim \varphi(V)$, da $\varphi(V) = \varphi(U + \operatorname{Ker} \varphi) \stackrel{\varphi \text{ lin.}}{=} \varphi(U) + \underbrace{\varphi(\operatorname{Ker} \varphi)}_{\vec{0}} = \varphi(U)$

Korollar 1.12.

V, W K-VR mit $\dim V = \dim W = n$

$\varphi: V \rightarrow W$ lin. Abb.

Dann sind äquivalent.

a) φ surjektiv

b) φ injektiv

c) φ bijektiv

Beweis:

1.11 $\Rightarrow n = \dim(\operatorname{Ker} \varphi) + \operatorname{rg}(\varphi)$

φ surj. $\Leftrightarrow \operatorname{rg} \varphi = n \Leftrightarrow \dim(\operatorname{Ker} \varphi) = 0 \Leftrightarrow \varphi$ inj.

2 Matrizen und Lineare Abbildungen

Definition 2.1. *Darstellungsmatrix*

Seien V, W endlich dim VR mit geordneten Basen $\mathcal{B} = (v_1, \dots, v_n)$ (von V) und $\mathcal{C} = (w_1, \dots, w_m)$ (von W)

Sei $\varphi: V \rightarrow W$ lin. Abb.

Stelle die Bilder $\underbrace{\varphi(v_1), \dots, \varphi(v_n)}_{\in W}$ bezgl. der Basis \mathcal{C} dar:

$$\varphi(v_1) = a_{11} * w_1 + \dots + a_{m1} * w_m$$

\vdots

$$\varphi(v_n) = a_{1n} * w_1 + \dots + a_{mn} * w_m$$

Dann heit die $m \times n$ Matrix $A_{\varphi}^{\mathcal{B}, \mathcal{C}} := \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix}$

(Spalte i erhlt die Koordinaten von $\varphi(v_i)$ bzgl. \mathcal{C})

(Schreibeweise: auch A_{φ} (falls \mathcal{B}, \mathcal{C}) $A_{\varphi}^{\mathcal{B}}$ (falls $V = W, \mathcal{B} = \mathcal{C}$))

(Bem.: φ ist durch $A_{\varphi}^{\mathcal{B}, \mathcal{C}}$ eindeutig best. vgl. SATZ 1.9)

Beispiel 2.2.

a) $V = W = \mathbb{R}^2, \quad \mathcal{B} = \mathcal{C} = (e_1, e_2) = \left(\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right)$

$\varphi: V \rightarrow V, \quad v \mapsto 2v$ (Streckung Faktor 2)

$$\varphi \left(\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right) = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \end{pmatrix} = 2e_1 + 0e_2$$

$$\varphi \left(\begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right) = \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \end{pmatrix} = 0e_1 + 2e_2$$

$$A_{\varphi}^{\mathcal{B}, \mathcal{C}} = A_{\varphi}^{\mathcal{B}} = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$$

andere Basis $\mathcal{D} = \left(\begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \end{pmatrix} \right)$

$$\varphi \left(\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right) = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \end{pmatrix} = 2 * \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} - 2 * \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \end{pmatrix}$$

$$\varphi \left(\begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right) = \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \end{pmatrix} = 0 * \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} + 1 * \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \end{pmatrix}$$

$$A_{\varphi}^{\mathcal{B}, \mathcal{D}} = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ -2 & 1 \end{pmatrix}$$

b) $V = W$ mit $\dim V = n, \quad \mathcal{B}$ bel. Basis

$\varphi = id_v$, dann ist $A_{\varphi}^{\mathcal{B}, \mathcal{B}} = A_{\varphi}^{\mathcal{B}} = E_n$

c) $V = W = \mathbb{R}^2, \quad \mathcal{B} = \mathcal{C} = (e_1, e_2)$

φ Drehung um Nullp. um Winkel α

$$\Rightarrow A_{\varphi}^{\mathcal{B}} = \begin{pmatrix} \cos \alpha & -\sin \alpha \\ \sin \alpha & \cos \alpha \end{pmatrix}, \text{ vgl. Bsp. 1.10}$$

d) $V = W = \mathbb{R}^2$, $\mathcal{B} = (e_1, e_2)$

φ Spiegelung an $\langle e_1 \rangle$ (x_1 -Achse), d.h.:

$$\varphi: \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \mapsto \begin{pmatrix} x_1 \\ -x_2 \end{pmatrix}$$

$$A_{\varphi}^{\mathcal{B}} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}$$

andere Basis: $\mathcal{B}' = \left(\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix} \right)$

$$A_{\varphi}^{\mathcal{B}'} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\varphi \left(\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} \right) = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix} = 0 * \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} + 1 * \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix}$$

$$\varphi \left(\begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix} \right) = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} = 1 * \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} + 0 * \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix}$$

$$A_{\varphi}^{\mathcal{B}, \mathcal{B}'} = ?$$

$$\varphi \left(\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right) = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} = a_{11} * \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} + a_{21} * \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix}$$

$$\varphi \left(\begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right) = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \end{pmatrix} = a_{12} * \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} + a_{22} * \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix}$$

$$\rightarrow \text{LGS lösen, erhalte } A_{\varphi}^{\mathcal{B}, \mathcal{B}'} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{pmatrix}$$

d.h.: dieselbe lin. Abb. φ hat i.A. bzgl. anderer Wahl der Basen andere Darst. matrix!

e) umgekehrt:

$V = W = \mathbb{R}^2$, $\mathcal{B} = (e_1, e_2)$

$$A_{\varphi}^{\mathcal{B}} = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}$$

was macht φ ? was ist z.B. $\varphi \left(\begin{pmatrix} 7 \\ -5 \end{pmatrix} \right)$

geg.: Koord. eines Punktes bzgl. einer Basis \mathcal{B} von V . (z.B. Roboterkoord.), lin. Abb

$\varphi: V \rightarrow W$

ges.: Koord. dieses Punktes (z.B. Weltkoord.) bzgl. Basis \mathcal{C} von W \rightarrow später (Basiswechselmatrix)

Koord. des mit φ abg. Punktes bzgl. \mathcal{C} \rightarrow jetzt

Satz 2.3. Koordinatenvektorberechnung

$V, W, \mathcal{B}, \mathcal{C}, \varphi$ wie in 2.1

Sei $v \in V$,

$\kappa_{\mathcal{B}}(v)$ Koordinatenvektor von v bzgl. \mathcal{B} (enthält Koord. von v bzgl. \mathcal{B})

Dann lässt sich der Koordinatenvektor von $\varphi(v)$ bzgl. \mathcal{C} berechnen als

$$\underbrace{\kappa_{\mathcal{C}}(\varphi(v))}_{\varphi(v) \text{ in } \mathcal{C}} = \underbrace{A_{\varphi}^{\mathcal{B}, \mathcal{C}}}_{\text{wie werden Bilder der Basiswechselmatrix } \mathcal{B} \text{ in } \mathcal{C} \text{ dargestellt?}} * \underbrace{\kappa_{\mathcal{B}}(v)}_{\text{welche Koord. von } v \text{ in } \mathcal{B}}$$

Beweis:

$$A^{\mathcal{B}, \mathcal{C}}|_{\text{varphi}} = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \\ a_{m1} & & a_{mn} \end{pmatrix} \quad v = \sum_{i=1}^n \lambda_i v_i \quad (\lambda_i \in \kappa)$$

$$\kappa_{\mathcal{B}}(v) = \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \vdots \\ \lambda_n \end{pmatrix}$$

$$A_{\varphi}^{\mathcal{B}, \mathcal{C}} * \kappa_{\mathcal{B}}(v) = \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^n a_{1i} \lambda_i \\ \vdots \\ \sum_{i=1}^n a_{mi} \lambda_i \end{pmatrix}$$

$$\begin{aligned} \varphi(v) &= \varphi\left(\sum_{i=1}^n \lambda_i v_i\right) \\ &= \sum_{i=1}^n \lambda_i \underbrace{\varphi(v_i)}_{\sum_{k=1}^m a_{ki} w_k} \quad (\text{linear}) \end{aligned}$$

$$= \sum_{k=1}^m \left(\underbrace{\sum_{i=1}^n \lambda_i a_{ki}}_{\text{Koord. von } \varphi(v) \text{ bzgl. } \mathcal{C}} \right) * w_k$$

$$\text{Also } \kappa_{\mathcal{C}}(\varphi(v)) = \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^n \lambda_i a_{1i} \\ \vdots \\ \sum_{i=1}^n \lambda_i a_{mi} \end{pmatrix} = A_{\varphi}^{\mathcal{B}, \mathcal{C}} * \kappa_{\mathcal{B}}(v)$$

Beispiel 2.4.

V mit $\dim V = 3$, Basis $\mathcal{B} = (v_1, v_2, v_3)$

W mit $\dim W = 2$, Basis $\mathcal{B} = (w_1, w_2)$

$\varphi: V \rightarrow W$ mit $A_{\varphi}^{\mathcal{B}, \mathcal{C}} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & -2 \\ 2 & 0 & 3 \end{pmatrix}$

z.B. $v = 5v_1 - 2v_2 + 4v_3$

Koord. von v bzgl. \mathcal{B} sind also $5, -2, 4$ $\kappa_{\mathcal{B}}(v) = \begin{pmatrix} 5 \\ -2 \\ 4 \end{pmatrix}$

Was sind die Koord. von $\varphi(v)$ in Basis \mathcal{C} ?

$$\kappa_{\mathcal{C}}(\varphi(v)) = \begin{pmatrix} 1 & 1 & -2 \\ 2 & 0 & 3 \end{pmatrix} * \begin{pmatrix} 5 \\ -2 \\ 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -5 \\ 22 \end{pmatrix}$$

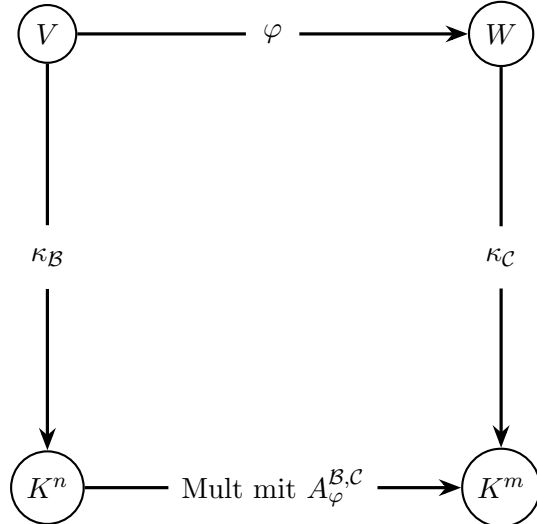
(d.h. $\varphi(v) = -5 * w_1 + 22 * w_2$, Koord sind $-5, 22$)

Bemerkung 2.5. *Korollar zu 2.3*

Der Koord. vektor kann als Bild des "Koord. ab."

$$\kappa_{\mathcal{B}}: V \rightarrow K^n \quad v = \sum_{i=1}^n \lambda_i v_i \mapsto \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \vdots \\ \lambda_n \end{pmatrix}$$

aufgefasst werden, dann erhalte folg. Übersicht:



$\dim W = m$ Basis \mathcal{C}

Damit folgt.

Jede lin. Abb $K^n \rightarrow K^m$ (K Körper) ist von der Form $\varphi(x) = Ax$ für ein $A \in M_{m,n}(K)$

Beweis:

Benutze kanon. Basis von K^n bzw. K^m . Damit stimmen El. von K^n bzw. K^m mit ihren Koord. vektoren bzgl. Basis überein,

Beh. folgt mit 2.3: $\underbrace{K_{\mathcal{C}}(\varphi(v))}_{=\varphi(v)} = A_{\varphi}^{\mathcal{B},\mathcal{C}} \underbrace{\kappa_{\mathcal{B}}(v)}_{=v}$ also $\varphi(v) = A_{\varphi}^{\mathcal{B},\mathcal{C}} v$

Satz 2.6. *Eigenschaften der Darstellungsmatrix*

$V; W; U$ VR mit Basen $\mathcal{B}, \mathcal{C}, \mathcal{D}$

$\varphi, \varphi_1, \varphi_2: V \rightarrow W$

$\Psi: W \rightarrow V$ lin. Abb.

Dann gilt:

a) $A_{\varphi_1 + \varphi_2}^{\mathcal{B},\mathcal{C}} = A_{\varphi_1}^{\mathcal{B},\mathcal{C}} + A_{\varphi_2}^{\mathcal{B},\mathcal{C}}$

b) $A_{\lambda\varphi}^{\mathcal{B},\mathcal{C}} = \lambda * A_{\varphi}^{\mathcal{B},\mathcal{C}}$

c) $A_{\Psi \circ \varphi}^{\mathcal{B},\mathcal{C}} = A_{\Psi}^{\mathcal{B},\mathcal{C}} * A_{\varphi}^{\mathcal{B},\mathcal{C}}$

(d.h.: Das Matrixprodukt der Darstellungsmatrix entspricht der Hintereinanderausführung von lin. Abb.)

Beweis:

Übungsaufgabe

Folgerung 2.7.

V K-VR, $\dim V = n$, \mathcal{B} Basis, $\varphi: V \rightarrow V$ linear ist Darstellungsmatrix $A_{\varphi}^{\mathcal{B}}$
 Dann: φ invertierbar $\Leftrightarrow A_{\varphi}^{\mathcal{B}}$ invertierbar und $A_{\varphi^{-1}}^{\mathcal{B}} = (A_{\varphi}^{\mathcal{B}})^{-1}$

Beweis:

$$(\Rightarrow) \text{ Zeige } (A_{\varphi}^{\mathcal{B}}) * (A_{\varphi^{-1}}^{\mathcal{B}}) = E_n$$

$$\varphi \text{ inv. bar.} \Rightarrow A_{\varphi}^{\mathcal{B}} * A_{\varphi^{-1}}^{\mathcal{B}} \stackrel{2.6}{=} A_{\underbrace{\varphi \circ \varphi^{-1}}_{id}} = E_n$$

$$\text{Analog: } (A_{\varphi^{-1}}^{\mathcal{B}}) * (A_{\varphi}^{\mathcal{B}}) = E_n$$

(\Leftarrow) Sei nun $A_{\varphi}^{\mathcal{B}}$ inv. bar.

$$\Rightarrow \exists \gamma \in M_n(\kappa): A_{\varphi}^{\mathcal{B}} * \gamma = \gamma * A_{\varphi}^{\mathcal{B}} = E_n$$

γ ist Darstellungsmatrix für eine eindeutig def. lin. Abb. $\Psi: V \rightarrow V$ (siehe 2.1), d.h. $\gamma = A_{\Psi}^{\mathcal{B}}$

$$\Rightarrow \begin{cases} E_n = A_{\varphi}^{\mathcal{B}} * A_{\Psi}^{\mathcal{B}} \stackrel{2.6}{=} A_{\varphi \circ \Psi}^{\mathcal{B}} \\ E_n = A_{\Psi}^{\mathcal{B}} * A_{\varphi}^{\mathcal{B}} \stackrel{2.6}{=} A_{\Psi \circ \varphi}^{\mathcal{B}} \end{cases}$$

$$\Rightarrow \varphi \circ \Psi = \Psi \circ \varphi = id_v$$

$\Rightarrow \varphi$ besitzt Inverse Ψ

Satz 2.8. *Wdh. Mathe II*

$$A \in M_n(\kappa) \text{ inv. bar.} \Leftrightarrow rg(A) = n$$

Beweis:

$$2.1 \Rightarrow A = A_{\varphi}^{\mathcal{E}} \text{ für eine end. best. lin. Abb. } \varphi: K^n \rightarrow K^m \text{ } (\varphi(v) = A * v)$$

$$A \text{ inv. bar.} \stackrel{2.7}{\Leftrightarrow} \varphi \text{ inv. bar.}$$

$$\Leftrightarrow \varphi \text{ bijektiv}$$

$$\stackrel{1,12}{\Leftrightarrow} \text{surjektiv}$$

$$\Leftrightarrow rg(\varphi) = n$$

$$\Leftrightarrow rg(A) = n$$

Beispiel 2.9.

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 4 \end{pmatrix} \Rightarrow rg(A) = 1 \Rightarrow A \text{ nicht inv. bar.}$$

$$B = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \Rightarrow rg(B) = 2 \Rightarrow B \text{ inv. bar.}$$

Beispiel 2.10. Berechnung von A^{-1} (Wdh. Mathe II)

Bsp.: $A = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 3 \end{pmatrix}$

Suche Matrix X , die $AX = E_n$ löst.

$$AX = E_n \Leftrightarrow A \begin{pmatrix} x_{11} & x_{12} \\ x_{21} & x_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\Leftrightarrow \underbrace{A \begin{pmatrix} x_{11} \\ x_{21} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}}_{(*)} \text{ und } \underbrace{A \begin{pmatrix} x_{12} \\ x_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}}_{(**)}$$

Wende dazu Gauß-Algorithmus simultan auf die LGS $(*)$ und $(**)$ an. Das Ergebnis lässt sich direkt ablesen, wenn auf der linken Seite des LGS statt der Stufenform die Einheitsmatrix steht.

$$\left(\begin{array}{cc|cc} 2 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 3 & 0 & 1 \end{array} \right) \xrightarrow{II=I-2II} \left(\begin{array}{cc|cc} 2 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & -5 & 1 & -2 \end{array} \right) \xrightarrow{(-\frac{1}{5})II} \left(\begin{array}{cc|cc} 2 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & -\frac{1}{5} & \frac{2}{5} \end{array} \right)$$

$$\xrightarrow{I=I-II} \left(\begin{array}{cc|cc} 2 & 0 & \frac{6}{5} & -\frac{2}{5} \\ 0 & 1 & -\frac{1}{5} & \frac{2}{5} \end{array} \right) \xrightarrow{\frac{1}{2}I} \left(\begin{array}{cc|cc} 1 & 0 & \frac{3}{5} & -\frac{1}{5} \\ 0 & 1 & -\frac{1}{5} & \frac{2}{5} \end{array} \right)$$

$$X = \begin{pmatrix} \frac{3}{5} & -\frac{1}{5} \\ -\frac{1}{5} & \frac{2}{5} \end{pmatrix} = A^{-1}$$

Bemerkung: $A_{\varphi}^{\mathcal{B}, \mathcal{C}}$ hängt von der Wahl der Basen \mathcal{B}, \mathcal{C} ab.

Wie kann man einen Basiswechsel berechnen?

Beispiel 2.11.

Geg.: Basen $B' = \left(\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 4 \\ 7 \end{pmatrix} \right), \quad B = \left(\begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \end{pmatrix} \right).$

Aufgabe: Die Koord von $\begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \end{pmatrix}$ eines Vektors $v \in \mathbb{R}^2$ bzgl. B' sind gegeben.

Wie erhält man die Koord. von v bzgl. B ?

$$v = \lambda_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} + \lambda_2 \begin{pmatrix} 4 \\ 7 \end{pmatrix} = \mu_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} + \mu_2 \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \end{pmatrix}$$

Geg.: λ_1 und λ_2 Koord. bzgl. B'

Ges.: μ_1 und μ_2 Koord. bzgl. B

$$I: \quad \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} : \quad \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \underbrace{-1}_{\mu_1} * \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} + \underbrace{1}_{\mu_2} * \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \end{pmatrix}$$

$$II: \quad \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} : \quad \begin{pmatrix} 4 \\ 7 \end{pmatrix} = \underbrace{2}_{\mu_1} * \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} + \underbrace{1}_{\mu_2} * \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow{1,9} \quad \underbrace{\begin{pmatrix} -1 & 2 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}}_{\text{Basiswechselmatrix } S_{B,B'}} \quad \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \end{pmatrix}$$

Basiswechselmatrix $S_{B,B'}$ (Def. 2.12)

Definition 2.12. *Basistransformation*

V VR, $B = \{v_1, \dots, v_n\}$, $B' = \{v'_1, \dots, v'_n\}$ Basen von V

Schreibe v'_i als Linearkombination der Vektoren aus B :

$$v'_1 = s_{11}v_1 + \dots + s_{n1}v_n$$

\vdots

$$v'_n = s_{1n}v_1 + \dots + s_{nn}v_n$$

Dann heit

$$S_{B,B'} = \begin{pmatrix} s_{11} & \dots & s_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ s_{n1} & \dots & s_{nn} \end{pmatrix}$$

Basiswechselmatrix

Spalte i enthlt die Koord. von v' bzgl. Basis B .

Satz 2.13. *Umrechnung von Koordinaten*

V, B, B' wie in 2.12. Fr $v \in V$ ist $K_B(v) = S_{B,B'} K_{B'}(v)$

Beweis: Sei $K_{B'}(v) = \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \vdots \\ \lambda_n \end{pmatrix}$

$$\Rightarrow v = \sum_{k=1}^n \lambda_k \underbrace{v'_k}_{= \sum_{e=1}^n s_{ek} * v_e \text{ Def 2.12}}$$

$$v = \sum_{e=1}^n \left(\underbrace{\sum_{k=1}^n \lambda_k s_{ek}}_{\mu_e = \text{Koord. von Basis } B} \right) * v_e$$

Satz 2.14. *Umrechnung von Darstellungsmatrizen*

$\varphi: V \rightarrow W$ lin. Abb., B, B' Basen von V , C, C' Basen von W .

$$\Rightarrow A_{\varphi}^{B',C'} = S_{C',C} A_{\varphi}^{B,C} S_{B,B'}$$

Beweis: Sei $v \in V$.

$$\Rightarrow A_{\varphi}^{B',C'} * K_{B'}(v) \stackrel{2.3}{=} K_{C'}(\varphi(v))$$

$$\stackrel{2.13}{=} S_{C',C} * K_C(\varphi(v))$$

$$\stackrel{2.3}{=} S_{C',C} * A_{\varphi}^{B,C} * K_B(v)$$

$$\stackrel{2.13}{=} S_{C',C} * A_{\varphi}^{B,C} * S_{B,B'} * K_{B'}(v)$$

Lemma 2.15.

V VR, B, B' Basen $\Rightarrow S_{B,B'} = (S_{B',B})^{-1}$

Beweis:

Sei $v \in V$

$$S_{B,B'} * S_{B',B} * K_B(v) \stackrel{2.13}{=} S_{B,B'} * K_{B'} \stackrel{2.13}{=} K_B(v)$$

$$\Rightarrow S_{B,B'} * S_{B',B} = E_n$$

Korollar 2.16.

$\varphi: V \rightarrow V$ linear, B, B' Basen von V

$$S := S_{B,B'}$$

$$\stackrel{2.14}{\Rightarrow} A_{\varphi}^{B'} = \underbrace{S^{-1}}_{\stackrel{2.15}{=} S_{B',B}} A_{\varphi}^B \underbrace{S}_{S_{B,B'}}$$

Beispiel 2.17.

Wie sieht Darstellungsmatrix einer Drehung $\varphi: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ um $\frac{\pi}{2}$ bzgl. $B = \left(\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right)$ aus?

$$A_\varphi = \begin{pmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \text{ Drehung um } \frac{\pi}{2} \text{ bzgl. } E = (e_1, e_2)$$

$$A_\varphi^B = S_{B,E} A_\varphi S_{E,B}$$

$$\text{Es ist } S_{E,B} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \Rightarrow S_{B,E} = (S_{E,B})^{-1} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow A_\varphi^B = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1 & 2 \\ -1 & 1 \end{pmatrix}$$

3 Orthogonale und unitäre Matrizen

Wiederholung Mathe II 3.1. Mathe II

Norm, Skalarprodukt, endl. VR, ONS, ONB, Gram.Schmidt \Rightarrow Folien

Definition 3.2. Orthogonale Matrix

Eine Matrix $A \in M_n(\mathbb{R})$ heißt orthogonal, falls ihre Spaltenvektoren ein ONB des \mathbb{R}^n bilden.

Beispiel 3.3.

im \mathbb{R}^2

a) $E_2 = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ ist orth. (Bem.: $\det E_n = 1$)

b) $R = \begin{pmatrix} \cos \alpha & -\sin \alpha \\ \sin \alpha & \cos \alpha \end{pmatrix} \quad (\alpha \in \mathbb{R})$
 $\quad \quad \quad \uparrow \quad \quad \uparrow$
 $\quad \quad \quad s_1 \quad \quad s_2$

$$(s_1|s_2) = (\cos \alpha)(-\sin \alpha) + \sin \alpha \cos \alpha = 0$$

$$(s_1|s_1) = (s_2|s_2) = \cos^2 \alpha + \sin^2 \alpha = 1$$

s_1, s_2 bilden Also ONS, sind damit (Bem.: 8.8 in Mathe II) l.n.

\Rightarrow bilden ONB (da $\dim \mathbb{R}^2 = 2$, 2 l.n. Vektoren sind schon Basis)

(Bem.: $\det R = 1$)

c) $S = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$ Bt orth., aber keine Rotation:

$$\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y \\ x \end{pmatrix}, S \text{ ist Spiegelung an } 1. \text{ Winkelhalbierenden (vertauscht } x\text{- und } y\text{-Koord.)}$$

(Bem.: $\det S = -1$)

Satz 3.4. Eigenschaften orthogonaler Matrizen

Für eine orthogonale Matrix $A \in M_n(\mathbb{R})$ gilt:

a) $A^T A = E_n$

b) A ist inv. bar. mit $A^{-1} = A^T$
(\rightarrow zugehörige lin. Abb. ist bij.)

c) $\|Av\| = \|v\|$ (zugehörige lin. Abb. ist 'Längentreu')

d) $|\det A| = 1$

e) A hat nur Eigenwerte mit Betrag 1

Beweis:

a) seien s_1, \dots, s_n Spalten von A .

$$A \text{ orth.} \Rightarrow s_1, \dots, s_n \text{ ONB} \Rightarrow (s_i | s_j) = \begin{cases} 1 & \text{für } i = j \\ 0 & i \neq j \end{cases} \\ \Rightarrow A^T A = E_n$$

b) folgt aus a)

$$\begin{aligned} \text{c) } \|Av\|^2 &= (Av | Av) \\ &= (Av)^T Av \\ &= v^T \underbrace{A^T A}_{E_n} v \\ &= v^T E_n v \\ &= v^T v \\ &= (v | v) \\ &= \|v\|^2 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{d) } 1 &= \det E_n = \det(A^T A) \\ &= \det A^T \cdot \det A \\ &= \det A \cdot \det A \\ &= (\det A)^2 \\ &\Rightarrow \det A = \pm 1 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{e) } \text{Sei } \lambda \in \mathbb{C} \text{ von } A, \text{ d.h. } \exists v \neq 0 \text{ mit } Av = \lambda v. \\ \text{Dann ist } \|v\| &= \|Av\| \\ &= \|\lambda v\| \\ &= |\lambda| \|v\| \\ &\Rightarrow |\lambda| = 1 \end{aligned}$$

Definition 3.5. *orthogonale Gruppe*

$O(n) := \{A \in M_n(\mathbb{R}) \mid A \text{ orth.}\}$, die orthogonale Gruppe, und
 $SO(n) := O^+(n) = \{A \in O(n) \mid \det A = 1\}$, die spezielle orth. Gruppe,
sind Untergruppen der allgemein linearen Gruppe
 $OL(n, \mathbb{R}) := \{A \in M_n(\mathbb{R}) \mid A \text{ inv. bar.}\}$

Definition 3.6. *orthogonale Abbildung*

Sei allgemeines V ein euklidischer VR mit Skalarprodukt $(\cdot | \cdot)$,
 B ein ONB von V , $\varphi: V \rightarrow V$ lin. Abb.

φ heißt orthogonale Abb., wenn

$$(\varphi(v) | \varphi(w)) = (v | w) \quad \forall v, w \in V \text{ gilt.}$$

Die Eigenschaften aus 3.4 gelten dann für A_φ^B und analog für φ .

Satz 3.7. *orthogonale Abbildung im 2-dim euklidischen Vektorraum*

Sei V ein 2-dim VR, B ONB, φ orth. Abb. auf V ($\varphi: V \rightarrow V$ orth. Abb.)

$$A = A_{\varphi}^B$$

- a) Ist $\det A = 1$, so ist $A = \begin{pmatrix} \cos \alpha & -\sin \alpha \\ \sin \alpha & \cos \alpha \end{pmatrix}$ für $\alpha \in \mathbb{R}$,
 φ ist Drehung/Rotation um Winkel α um Nullpunkt.

- b) Ist $\det A = -1$, so ist $A = \begin{pmatrix} \cos \alpha & \sin \alpha \\ \sin \alpha & -\cos \alpha \end{pmatrix}$ für $\alpha \in \mathbb{R}$,

Dann gibt es eine ONB $\mathcal{C} = (w_1, w_2)$ von V , so dass $A_{\varphi}^{\mathcal{C}} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}$

φ ist Spiegelung an der Achse $\langle w_1 \rangle$.

Beweis:

\rightarrow Folien

Bemerkung 3.8. *orthogonale Abbildung im 3-dim euklidischen Vektorraum*

Sei V ein 3-dim VR, $\varphi: V \rightarrow V$ orth. Abb.

Dann tritt einer der folgenden Fälle auf:

- a) Es ex. ONB $B = (v_1, v_2, v_3)$, so dass

$$A = A_{\varphi}^B = \begin{pmatrix} \cos \alpha & -\sin \alpha & 0 \\ \sin \alpha & \cos \alpha & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix} \quad \text{für } \alpha \in \mathbb{R}$$

$$\det A = -1$$

(φ ist Drehspiegelung: Drehung um Achse $\langle v_3 \rangle$ und Spiegelung an Ebene $\langle v_1, v_2 \rangle$)

Spezialfälle:

a) $\alpha = \pi: A = \begin{pmatrix} -1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$

(Achsen-)Spiegelung an $\langle v_3 \rangle$

b) $\alpha = 0: A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}$

(Ebenen-)Spiegelung an $\langle v_1, v_2 \rangle$

c) $\alpha = \pi: A = \begin{pmatrix} -1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}$

Punktspiegelung an Nullpunkt.

Bemerkung 3.9. *Affine Abbildungen, homogene Koordinaten*

- a) Für geometrische Anwendungen reichen lin. Abb. oft nicht aus, z.B. Translation (Verschiebung) um Vektor $b \in V$:
 $t: V \rightarrow V, \quad v \mapsto v + b$
nicht linear für $b \neq 0$
- b) Die Komposition einer lin. Abb. mit einer Translation heißt affine Abbildung
 $\alpha: V \rightarrow V, \quad v \mapsto \varphi(v) + b = (t \circ \varphi)(v) \quad \text{mit } \varphi \text{ lin. Abb., } v \in V$
- c) Affine Abb. bilden UR nicht unbedingt auf UR ab, sondern auf sogenannte affine UR der Form
 $U + b = \{u + b \mid u \in U\}$ mit U UR, $b \in V$
(z.B. Geraden/Ebenen, die nicht unbedingt durch 0 gehen)
- d) Affine Abb. auf n -dim eukl. VR lassen sich nicht durch $n \times n$ -Matrizen beschreiben.
Es gibt aber Beschreibungen durch $(n+1) \times (n+1)$ -Matrizen, sog. homogene Koordinaten
(\rightarrow Robotik, Computergrafik, ...)

Definition 3.10. *Skalarprodukt über \mathbb{C} -Vektorräume*

Sei V ein \mathbb{C} -VR, Eine Abb. $(* \mid *) : V \times V \rightarrow \mathbb{C}$, heißt hier Skalarprodukt, wenn sie folg Eig. für alle $u, v, w \in V, \quad \lambda \in \mathbb{C}$ erfüllt:

- (1) konjugiert-symmetrisch (hermitesch):
 $(u \mid v) = \overline{(v \mid u)}$
- (2) semilinear im 1. Argument:
 $\lambda u \mid v = \bar{\lambda}(u \mid v),$
 $(u + v \mid w) = (u \mid w) + (v \mid w)$
linear im 2. Argument:
 $(u \mid \lambda v) = \lambda(u \mid v)$
 $(u \mid v + w) = (u \mid v) + (u \mid w)$
- (3) positiv definit:
 $(v \mid v) \geq 0$ und $(v \mid v) = 0 \Leftrightarrow v = \vec{0}$
 V mit $(* \mid *)$ nennt man auch Prä-Hilbertraum

Beispiel 3.11. *Standardskalarprodukt auf \mathbb{C}^n*

für $u, v \in \mathbb{C}^n$ ist $(u \mid v) = \sum_{i=1}^n \bar{u}_i v_i = \bar{u}^T v$

z.B. $\left(\begin{pmatrix} i \\ 1+2i \end{pmatrix} \mid \begin{pmatrix} 0 \\ 5 \end{pmatrix} \right) = -i * 0 + (1-3i)5 = 5 - 15i = \left(\begin{pmatrix} i \\ 1+3i \end{pmatrix} \mid \begin{pmatrix} i \\ 1+3i \end{pmatrix} \right)$
 $= (-i, 1-3i) \begin{pmatrix} i \\ 1+3i \end{pmatrix} = (-i)i + (1-3i)(1+3i) = \dots \in \mathbb{R}$

Definition 3.12. *unitäre Matrizen*

Eine Matrix $Q \in M_n(\mathbb{C})$ heißt unitär wenn ihre Spalten eine ONB des \mathbb{C}^n bilden. (bzgl. Skalarprodukt aus 3.11)

$U(n) := \{Q \in M_n(\mathbb{C}) \mid Q \text{ unitär}\}$ - unitäre Gruppe,

$SU(n) := \{Q \in U(n) \mid \det Q = 1\}$ - spezielle unit. Gruppe (Untergruppe von $GL(n, \mathbb{C})$, analog zu Beweis 3.5)

Satz 3.13. *Eigenschaften unitäre Matrizen*

Für $Q \in U(n)$ gilt

- a) $\bar{Q}^T Q = E_n$ (nach Schreibweise Q^* für \bar{Q}^T üblich, Adjungierte Q^H für \bar{Q}^T üblich von Q)
- b) Q ist inv. bar. mit $Q^{-1} = \bar{Q}^T$
- c) $\|Q * v\| = \|v\|$ (Norm aus Skalarprodukt), (auch $(Q * v \mid Qv) = (v \mid v)$)
- d) $|\det Q| = 1$ (Achtung nicht nur ± 1 , auch komplexe Zahlen mit Betrag 1)
- e) Die Eigenwerte von Q haben Betrag 1.

Beweis:

wie für Satz 3.4.

Beispiel 3.14.

- a) $\begin{pmatrix} 0 & i \\ i & 0 \end{pmatrix}$, b) $\begin{pmatrix} 1+i & 1-i \\ 1-i & 1+i \end{pmatrix}$ sind unitär
- c) jede orth. Matrix ist unitär (über \mathbb{C} betrachtet)

Beispiel 3.15. *symmetrische und hermitesche Matrizen*

- a) $A \in M_n(\mathbb{R})$ heißt symmetrisch, falls $A = A^T$ gilt, d.h.
$$\underbrace{(Ax \mid y)}_{Ax)^T y = x^T A^T y =} = \underbrace{(x \mid Ay)}_{x^T Ay} \forall x, y \in \mathbb{R}^n$$
- b) $A \in M_n(\mathbb{C})$ heißt hermitesch, falls $A = \bar{A}^T$ gilt, d.h.
$$\underbrace{(Ax \mid y)}_{(\bar{A}x)^T = \bar{x}^T A^T y =} = \underbrace{(x \mid Ay)}_{\bar{x}^T Ay}$$

Beispiel 3.16.

- a) $\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 0 \end{pmatrix} \in M_2(\mathbb{R})$ symmetrisch
- b) $\begin{pmatrix} 1 & i \\ -i & 0 \end{pmatrix} \in M_2(\mathbb{C})$ hermitesch

Satz 3.17. *EV/EW von hermiteschen Matritzen*

Sei $A \in M_n(\mathbb{C})$ hermitesch, dann gilt:

- a) A besitzt nur reelle EW.
- b) EV zu verschiedenen EW sind orthogonal.

Beweis:

- a) Sei λ EW von A mit EV x , d.h. $(*) Ax = \lambda x, x \neq \vec{0}$
 Dann ist $\lambda(x | x) \stackrel{3.10}{=} (x | \lambda x) \stackrel{(*)}{=} (x | Ax) \stackrel{3.15}{=} (Ax | x) \stackrel{(*)}{=} (\lambda x | x) \stackrel{3.10}{=} \bar{\lambda}(x | x)$
 wegen $x \neq \vec{0}$ ist $(x | x) \neq 0$ also $\lambda = \bar{\lambda}$, also λ reell.
- b) Seien $\lambda_1 \neq \lambda_2$ EW von A mit EV x_1, x_2 , d.h. $Ax_1 = \lambda_1 x_1 \quad Ax_2 = \lambda_2 x_2$
 Wegen a) sind λ_1, λ_2 reell.
 Dann ist $\lambda_1(x_1 | x_2) \stackrel{3.10}{=} (\lambda_1 x_1 | x_2) \stackrel{(*)}{=} (Ax_1 | x_2) \stackrel{3.15}{=} (x_1 | Ax_2) \stackrel{(*)}{=} (x_1 | \lambda_2 x_2) \stackrel{3.10}{=} \lambda_2(x_1 | x_2)$
 $\Leftrightarrow \lambda_1(x_1 | x_2) - \lambda_2(x_1 | x_2) = 0$
 $\Leftrightarrow \underbrace{(\lambda_1 - \lambda_2)}_{\neq 0, \text{ da } \lambda_1 \neq \lambda_2} (x_1 | x_2) = 0$
 $\Rightarrow (x_1 | x_2) = 0$, d.h. x_1, x_2 orthogonal

Korollar 3.18. *EV/EW symm. Matr.*

Satz 3.17 gilt ebenso für symm. Matritzen.

Beispiel 3.19.

$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 4 \end{pmatrix} \in M_2(\mathbb{R})$ ist symm. hermitesch

mit (nachrechnen)

EW $\lambda_1 = 0, \lambda_2 = 5$ (beide reell)

EV sin z.B. $x_1 = \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \end{pmatrix}$ EV zu $\lambda_1 = 0, x_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$ EV zu $\lambda_2 = 5$ sind orthogonal

Definition 3.20. *orthogonale / unitäre Diagonalisierbarkeit*

$A \in M_n(\mathbb{R})$ heißt orthogonal diagonalisierbar falls es eine orthogonale Matrix $Q \in M_n(\mathbb{R})$ und eine Diagonalmatrix $D \in M_n(\mathbb{R})$ gibt, sodass $A = Q^T D Q$

(durch Umformen: $D = Q A Q^T$)

$A \in M_n(\mathbb{C})$ heißt unitär diagonalisierbar falls es eine unitäre Matrix $U \in M_n(\mathbb{C})$ und eine Diagonalmatrix $D \in M_n(\mathbb{C})$ gibt, sodass $A = \bar{U}^T D U$

(durch Umformen: $D = U A \bar{U}^T$)

Satz 3.21.

Eine orthogonal diagonalisierbare Matrix $A \in M_n(\mathbb{R})$ ist symmetrisch.

Beweis;

Sei $A = Q^T D Q$ wie in 3.20.

$$\Rightarrow A^T = (Q^T D Q)^T = Q^T D^T (Q^T)^T = Q^T D Q = A$$

Im Gegensatz dazu ist eine unitär diagonalisierbare Matrix nicht unbedingt hermitesch. Es gilt aber:

Satz 3.22.

Ist $A \in M_n(\mathbb{C})$ unitär diagonalisierbar mit reeller Diagonalmatrix, so ist A hermitesch.

Beweis:

Sei $A = \bar{U}^T D U$ mit $\bar{D} = D$ (D reell)

$$\Rightarrow \bar{A}^T = (\bar{U}^T D U)^T = \bar{U}^T \bar{D}^T (\bar{U}^T)^T = \bar{U}^T D U = A$$

Satz 3.23. Hauptachsentransformation

a) Sei $A \in M_n(\mathbb{R})$ symm.

Dann ist A orthogonal diagonalisierbar d.h. $A = Q^T D Q$ ($Q \in \mathcal{O}(b)$, D Diagonalmatrix)

b) Sei $A \in M_n(\mathbb{C})$ hermitesch.

Dann ist A unitär diagonalisierbar mit reeller Diagonalmatrix, d.h. $A = \bar{U}^T D U$
 ($U \in \mathcal{U}(n)$, $D \in M_n(\mathbb{R})$ Diagonalmatrix)

Beweis von a):

Induktion über n :

IA: $n = 1$, dann ist $A = (a) = D$ ($A = (1) * (a) * (1)$, orthogonal diagonalisierbar)

IS: (fpr $n \geq 2$) $n - 1 \rightarrow n$

IV: Die Aussage gelte für symm. Matrix $A \in M_n(\mathbb{R})$:

I. Behh.: Dann ist auch $A \in M_n(\mathbb{R})$, A symmetrisch orthogonal diagonalisierbar

Sei $A \in M_n(\mathbb{R})$, symmetrisch

$\Rightarrow A$ besitzt EW λ (reell), zugehöriger EV sei v_1 , o.B.d.A. normiert ($\|v_1\| = 1$)

Ergänze v_1 zu ONB (v_1, \dots, v_n) von \mathbb{R}^n (Gram-Schmidt)

Sei Q Matrix mit Spalten v_1, \dots, v_n .

Q ist dann orthogonal.

Setzt $B = Q^T A Q$

Dann ist $B^T = (Q^T A Q)^T = Q^T A^T (Q^T)^T = Q^T A Q = B$, also ist B symmetrisch.

Es gilt $Q e_1 = v_1$ (1. Spalte von Q ist v_1) (*)

und damit auch $e_1 = Q^T v_1$ (**)

\Rightarrow 1. Spalte von B ist $B e_1 = Q^T A Q e_1$

$$\stackrel{(*)}{=} Q^T A v_1 \stackrel{\lambda \text{ EW}}{=} Q^T \lambda v_1 = \lambda Q^T v_1 \stackrel{(**)}{=} \lambda e_1 = \begin{pmatrix} \lambda \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$B \text{ symmetrisch} \Leftrightarrow \text{1. Zeile von } B \text{ ist } (\lambda, 0, \dots, 0) \Rightarrow B = \begin{pmatrix} \lambda & 0 & \dots & 0 \\ 0 & & & \\ \vdots & \tilde{B} & & \\ 0 & & & \end{pmatrix}$$

IV: $\exists \tilde{P} \in M_{n-1}(\mathbb{R})$ orthogonal, sodass $\tilde{B} = \tilde{P}^T \tilde{D} \tilde{P}$ \tilde{P} Diagonalmatrix

(bzw. $\tilde{D} = \tilde{P} \tilde{B} \tilde{P}^T$)

$$\text{setzt } P := \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & & & \\ \vdots & \tilde{P} & & \\ 0 & & & \end{pmatrix} \in M_n(\mathbb{R})$$

$\Rightarrow P$ auch orthogonal und

$$P^T B P = \begin{pmatrix} \lambda & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & & & \\ \vdots & \tilde{D} & & \\ 0 & & & \end{pmatrix} =: D \text{ ist ebenfalls Diagonalmatrix } \in M_n(\mathbb{R})$$

Mit Q und P ist auch QP orthogonal. Dann ist $(QP)^T A (QP)$
 $= P^T \underbrace{Q^T A Q}_P$
 $\underbrace{= B \text{ war so definiert}}_{=D}$

d.h. A ist orthogonal diagonalisierbar

Beweis von b) folgt analog.

Beispiel 3.24. vgl. 3.19 Bsp.

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 4 \end{pmatrix} \in M_2(\mathbb{R}) \text{ symm. } \xrightarrow{3.23} \text{ orth. diag. bar.}$$

$$\lambda_1 = 5, \lambda_2 = 0$$

$$v_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}, v_2 = \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \end{pmatrix} \in V \text{ (sind orthogonal)}$$

$$\text{normiere EV} * ||v_1|| = \sqrt{1^2 + 2^2} = \sqrt{5} = ||v_2||$$

$$v'_1 = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} \quad v'_2 = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \end{pmatrix} \text{ bilden ONB von } \mathbb{R}^2.$$

(Achtung, falls EV zu nicht verschiedenen EW. Muss sie erst orthog. machen \rightarrow Gram-Schmidt!)

$$\text{setze } Q = ((v'_1)(v'_2)) = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 1 & -2 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}$$

$$Q^T = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ -2 & 1 \end{pmatrix}$$

$$D = \begin{pmatrix} 5 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 \\ 0 & \lambda_2 \end{pmatrix}$$

Dann ist $A = Q D Q^T$

$$= \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 1 & -2 \\ 2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 5 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ -2 & 1 \end{pmatrix}$$

$$= \frac{1}{5} \begin{pmatrix} 1 & -2 \\ 2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 5 & 10 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$= \frac{1}{5} \begin{pmatrix} 5 & 10 \\ 10 & 20 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 4 \end{pmatrix}$$

Exkurs 1

(Mehr zu \mathbb{C} (Wdhlg. u. Neues))

- 1) In \mathbb{C} existiert $\sqrt{-1}$: $\pm i$, d.h. $x^2 + 1 = 0$ ist lösbar in \mathbb{C} ,
 $x^2 + 1$ als Polynom in $\mathbb{C}[x]$ zerfällt in Linearfaktoren:
 $x^2 + 1 = (x + i)(x - i)$
- 2) Mann kann jede quadrat. Gl. $ax^2 + bx + c$ ($a, b, c \in \mathbb{R}$ in \mathbb{C} lösen:
 $x_{1/2} = \frac{-b \pm \sqrt{b^2 - 4ac}}{2a}$ falls $b^2 - 4ac < 0$, schreibe $\frac{-b \pm \sqrt{4ac - b^2} * i}{2a}$
 (Bsp.: $x^2 + x + 2 = 0$ $x_{1/2} = \frac{-1 \pm \sqrt{1^2 - 4*1*2}}{2} = \frac{-1 \pm \sqrt{-7}}{2} = \frac{-1 \pm i\sqrt{7}}{2}$)
- 3) Fundamentalsatz der Algebra:
 jedes Polynom $f \in \mathbb{C}[x]$ vom Grad > 1 hat genau n Nullstellen in \mathbb{C}
 (D.h. es zerfällt in n Linearfaktoren)
- 4) \mathbb{C} hat alle algebraischen und analytischen Eigenschaften wie \mathbb{R} (oder besser), außer:
 Es gibt auf \mathbb{C} keine vollst. Ordnung \leq , die mit $+$ und $*$ verträglich ist.
 (d.h. für die gelten würde: $a \leq b, c \leq d \Rightarrow a + c \leq b + d$ $a \leq b, r \geq 0 \Rightarrow ra \leq rb$)
- 5) Polarkoordinaten
 Andere Möglichkeit komplexe Zahlen zu beschreiben:
 $z = x + iy$ (Koordinatensystem im \mathbb{R}^2) Angabe vom Winkel φ und Abstand zum Nullpunkt.
 Zu jedem $z = x + iy \in \mathbb{C}$ gibt es ein eindeutig best. $r \geq 0 \in \mathbb{R}$ und ein $\varphi \in \mathbb{R}$
 (nicht eind., φ im Bogenmaß) mit $z = r * (\cos \varphi + i * \sin \varphi)$
 (Polarkoordinatendarstellung von z) und zwar ist $r = |z| = \sqrt{x^2 + y^2}$
 $\frac{x}{r} = \cos \varphi, \frac{y}{r} = \sin \varphi \Rightarrow z = x + iy = r * \cos \varphi + i(r * \sin \varphi) = r(\cos \varphi + i * \sin \varphi)$
 Aus den Additionstheoremen aus sin, cos folgt, $z_1 * z_2 = r_1 * r_2 (\cos(\varphi_1 + \varphi_2) + i * \sin(\varphi_1 + \varphi_2))$
 $z^2 = r^2 (\cos(2\varphi) + i * \sin(2\varphi))$
 $\pm \sqrt{z} = \pm \sqrt{r} (\cos(\frac{\varphi}{2}) + i * \sin(\frac{\varphi}{2}))$ usw.

Bsp.:

- a) $z_1 = 1 = 1 + i * 0$
 $r_1 = 1, \varphi_1 = 0$
 $z_1 = 1 * (\underbrace{\cos 0}_1 + i * \underbrace{\sin 0}_0)$
- b) $z_2 = i = 0 + 1 * i$
 $r_2 = 1, \varphi_2 = \frac{\pi}{2}$
- c) $z_3 = 1 + i$
 $r_3 = \sqrt{2}, \varphi_3 = \frac{\pi}{4}$

Definition / Schreibweise:

$$e^{i\varphi} := \cos \varphi + i * \sin \varphi$$

$$z = \underbrace{r}_{\text{Betrag}} * e^{(i\varphi) \rightarrow \text{Winkel}(\text{Argument})}$$

(Idee: für $z \in \mathbb{C}$ konvergiert $\sum_{k=0}^{\infty} \frac{z^k}{k!} = \exp(z) = e^z$, also $e^{i\varphi} = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(i\varphi)^k}{k!}$
 Es gilt: $i^0 = 1, i^1 = i, i^2 = -1, i^3 = -i, i^4 = 1$)

$$\rightarrow \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(i\varphi)^k}{k!} = \underbrace{\sum_{k=0}^{\infty} (-1)^k * \frac{\varphi^{2k}}{(2k)!}}_{\cos \varphi} + i * \underbrace{\sum_{k=0}^{\infty} (-1)^k * \frac{\varphi^{2k+1}}{(2k+1)!}}_{\sin \varphi}$$

Bsp.:

a) $e^{i0} = 1$

b) $e^{i\pi} = -1$

c) $2e^{i\frac{\pi}{4}}, 3e^{-i\frac{\pi}{2}}$

d) $z = r_1 * e^{i\varphi_1}, w = r_2 * e^{i\varphi_2} \in \mathbb{C}$

$zw = r_1 * r_2 * e^{i(\varphi_1 + \varphi_2)}$ (Beträge werden multipliziert, Argumente werden addiert)

$\frac{z}{w} = \frac{r_1}{r_2} * e^{i(\varphi_1 - \varphi_2)} \quad (w \neq 0)$

$z^n = r^n * e^{n*i*\varphi} \quad (n \in \mathbb{N})$

e) n -te Einheitswurzeln:

in \mathbb{R} : Wie viele Lösungen besitzt die Gleichung $x^n = 1$? $(n \in \mathbb{N})$

n ungerade: eine ($x = 1$)

n gerade: zwei ($x_1 = 1, x_2 = -1$)

in \mathbb{C} :

Die Gleichung $z^n = 1$ besitzt n verschiedene Lösungen z_0, z_1, \dots, z_{n-1} , nämlich

$z_k = e^{\frac{2\pi i}{n} * k} \quad (k = 0, 1, \dots, n-1)$ diese werden als die n -te Einheitswurzeln bezeichnet.

Nachrechnen:

für jedes z_k muss gelten: $(z_k)^n = 1$

$$(z_k)^n = (e^{\frac{2\pi i}{n} * k}) = e^{2\pi i k} = \underbrace{(e^{2\pi i})^k}_1 = 1$$

Bsp: $n = 3$, dritte Einheitswurzeln.

Löse $z^3 = 1$ in \mathbb{C} :

$z_0 = e^{\frac{2\pi i}{3} * 0} = e^0 = 1,$

$z_1 = e^{\frac{2\pi i}{3} * 1} \quad \frac{2}{3}\pi \hat{=} \frac{2}{3}180^\circ = 120^\circ$

$z_2 = e^{\frac{2\pi i}{3} * 1} \quad \frac{3}{4}\pi \hat{=} 240^\circ$

Exkurs 2

Polynomdivision (mit Rest)

1) Wdhlg. Mathe II \rightarrow Folien

2) Def: $f, g \in K[x]$

f teilt g , $f \mid g$, falls $\exists q \in K[x]$ mit $g = q * f$
(nach Gradformel ist dann $\text{grad}(f) \leq \text{grad}(g)$) (falls $g \neq 0$)

3) Satz: (division mit Rest)

$0 \neq f \in K[x], g \in K[x]$

Dann ex. eind. best. Polynome $q, r \in K[x]$ mit $g = q * f + r$ und $\text{grad}(r) < \text{grad}(f)$

(Beweis wie für \mathbb{Z} , machen wir evtl. später)

4) Bsp.:

a) $g = x^4 + 2x^3 - x + 2$

$f = 3x^2 - 1 \in \mathbb{R}[x]$

$$(x^4 + 2x^3 + 0x^2 - x + 2) : \underbrace{(x^2 - 1)}_f = \underbrace{\left(\frac{1}{3}x^2 + \frac{2}{3}x + \frac{1}{9}\right)}_q + r$$

$$-(x^4 - \frac{1}{3}x^2)$$

$$2x^3 + \frac{1}{3}x^2 - x + 2$$

$$-(2x^3 - \frac{2}{3}x)$$

$$\frac{1}{3}x^2 - \frac{1}{3}x + 2$$

$$-(\frac{1}{3}x^2 - \frac{1}{9})$$

$$-\frac{1}{3}x + \frac{19}{9}$$

b) $g = x^4 + x^2 + 1$

$f = x^2 + x \in \mathbb{Z}_2[x]$

$$(x^4 + 0x^3 + x^2 + 0x + 1) : (x^2 + x) = (x^2 + x) + 1$$

$$-(x^4 + x^3)$$

$$x^3 + x^2 + 0x + 1$$

$$-(x^3 + x^2)$$

$$1$$

5) Korollar: K Körper, $a \in K$

$f \in K[x]$ ist genau dann durch $(x - a)$ teilbar, wenn $f(a) = 0$ ist. (d.h. a ist Nullst. von f) Beweis:

$$"\Rightarrow" \quad f = q * (x - a) \Rightarrow f(a) = q(a) * \underbrace{(a - a)}_0 = 0$$

$$"\Leftarrow" \quad [f(a) = 0, \text{ zeige } (x - a) \mid f \text{ d.h. zeige } r = 0]$$

$$\text{Div. mit Rest: } f = q * (x - a) + r \quad \text{mit } \underbrace{\text{grad}(r)}_{0, -\infty} < \underbrace{\text{grad}(x - a)}_1$$

$\Rightarrow r$ ist konst. Polynom, also $r \in K$ (oder 0)

$$0 = f(a) = g(a) * \underbrace{(a - a)}_0 + r \Rightarrow r = 0$$

6) Anwendungsbsp.:

Nullstellen von $f(x) = x^3 - 6x^2 + 11x - 6 \in \mathbb{R}[x]$

→ rate eine Nullstelle (falls ganzzahlig Teiler von a_0 also hier $\pm 1, \pm 2, \pm 3, \pm 6$)

z.B. $x = 1 : f(1) = 1 - 6 + 11 - 6 = 0$

⇒ Polynomdivision durch $(x - 1)$ ohne Rest möglich: $(x^3 - 6x^2 + 11x - 6) : (x - 1) =$

$$\underbrace{x^2 - 5x + 6}$$

weitere Nullst. sind 2 und 3

4 Singulärwertzerlegung

Definition 4.1. SWZ

Sei $A \in M_{m,n}(\mathbb{C}), \operatorname{rg}(A) = r$

Eine Singulärwertzerlegung von A (SWZ. engl. SVD) ist ein Produkt der Form $A = U\Sigma\bar{V}^T$ mit

$U \in U(m), V \in U(n)$ (unitäre Matrizen) und $\Sigma \in M_{m,n}(\mathbb{R})$ der Form $\begin{pmatrix} \sigma_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \sigma_r & \\ & 0 & & 0 \end{pmatrix}$ mit

$\sigma_1 \geq \sigma_2 \geq \dots \geq \sigma_r > 0$ den Singulärwerten von A .

(für $A \in M_{m,n}(\mathbb{R})$ sind U, V orthogonale Matrizen)

Satz 4.2. SWZ

Jede Matrix besitzt ein SWZ.

Beweis: mit vollst. Ind. (vgl. H.A.T.) oder konstruktiv:

(hier nur für den Fall $A \in M_{m,n}(\mathbb{R})$ - für komplexe Matrix analog!)

- 1) setze $B := A^T A$, dann ist $B \in M_n(\mathbb{R})$ symmetrisch.
- 2) Bestimme die EW $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ von B und eine ONB aus EW v_1, \dots, v_n von B , dabei sei $\lambda_1 \geq \lambda_2 \geq \dots \geq \lambda_n$.

Es gilt:

λ_i sind reell (3.17/3.18, da B symm.) und alle ≥ 0

$$\lambda_i = \lambda_i * \underbrace{(v_i \mid v_i)}_{1, \text{ da } v \text{ ONB}}$$

$$= \lambda_i * v_i^T * v_i$$

$$= v_i^T * \lambda_i * v_i$$

$$= v_i^T B v_i$$

$$= v_i^T (A^T A) v_i$$

$$= (A v_i)^T (A v_i)$$

$$= (A v_i)^T (A v_i) \geq 0$$

$$\lambda_1, \dots, \lambda_r > 0, \lambda_{r+1} = \dots = \lambda_n = 0, \text{ da } \operatorname{rg}(A) = \operatorname{rg}(B) = r$$

- 3) für $i = 1, \dots, r$ setze $u_i := \frac{1}{\sqrt{\lambda_i}} * A * v_i$

Diese bilden ONS:

$$(u_i \mid u_j)$$

$$= \frac{1}{\sqrt{\lambda_i}} (A v_i)^T \frac{1}{\sqrt{\lambda_j}} A v_j$$

$$= \frac{1}{\sqrt{\lambda_i} \sqrt{\lambda_j}} v_i^T A^T A v_j$$

$$= \frac{\sqrt{\lambda_j}}{\sqrt{\lambda_i}} \underbrace{(v_i \mid v_j)} = \begin{cases} \sqrt{\frac{\lambda_j}{\lambda_i}} = 1 & , \text{ falls } i = j \\ 0 & , \text{ falls } i \neq j \end{cases}$$

- 4) Ergänze zu ONB u_1, \dots, u_m des \mathbb{R}^m

- 5) $U := (u_1, \dots, u_m)$ (u_i als Spalten) $\in M_m(\mathbb{R})$
 $V := (v_1, \dots, v_m)$ (v_i als Spalten) $\in M_n(\mathbb{R})$
und $\Sigma = (s_{ij})_{i,j} \in M_{m,n}(\mathbb{R})$ mit $s_{ij} = \begin{cases} \sqrt{\lambda_i} = 1 & , \text{ für } i = j \leq r \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$

Dann ist $A = U \Sigma V^T$ SWZ von A :

$$\begin{aligned} & - V \text{ orthogonal (nach 2))} \\ & - U \text{ orthogonal (nach 3), 4))} \\ & - U \Sigma V^T = \sum_{i=1}^r \sqrt{\lambda_i} \underbrace{u_i v_i^T}_{\in M_{m,n}(\mathbb{R})} = \sum_{i=1}^r A v_i v_i^T \\ & = \sum_{i=1}^n A v_i v_i^T \quad (v_{r+1}, \dots, v_n \text{ sind EV zum EW } 0 = A \sum_{i=1}^n v_i v_i^T) \\ & = A \underbrace{V V^T}_{=E_n, \text{ da } v_1, \dots, v_n \text{ ONB}} \\ & = A * E_n \\ & = A \end{aligned}$$

Bemerkung 4.3.

- a) $\ker A = \langle v_{r+1}, \dots, v_n \rangle = \text{Im}(A)^\perp = \langle u_1, \dots, u_r \rangle^\perp$
b) Ist A symm., entsprechen die Singulärwerte den Beträgen der EW. Sind alle EW ≥ 0 so ist die Hauptachsentransformation (H.A.T.) $A = Q D Q^T$ auch eine SWZ (analog in \mathbb{C})

Beispiel 4.4.

a) $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \in M_{3,2}(\mathbb{R})$

$$B = A^T A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 5 & 2 \\ 2 & 2 \end{pmatrix} \text{ symm.}$$

EW von B : $\lambda_1 = 6, \lambda_2 = 1$

EV: $v_1 = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix}, v_2 = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \end{pmatrix}$ orth., da B symm. (normieren!)

$$V = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & -2 \end{pmatrix}, \Sigma = \begin{pmatrix} \sqrt{6} & 0 \\ 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$u_1 = \frac{1}{\sqrt{6}} A v_1 = \frac{1}{\sqrt{30}} \begin{pmatrix} 2 \\ 5 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$u_2 = \frac{1}{\sqrt{1}} A v_2 = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -2 \end{pmatrix}$$

ergänze zu ONB des \mathbb{R}^3 , z.B. mittels $e_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ (e_2, u_1, u_2 l.u.) mit Gram-Schmidt erhalte

$$w_3 = \dots = \frac{1}{\sqrt{6}} \begin{pmatrix} -2 \\ 2 \\ -1 \end{pmatrix}$$

$$u_3 = \frac{1}{\|w_3\|} w_3 = \frac{1}{\sqrt{6}} \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow \text{SWZ: } A = U \Sigma V^T = \begin{pmatrix} \frac{2}{\sqrt{30}} & \frac{1}{\sqrt{5}} & -\frac{2}{\sqrt{6}} \\ \frac{5}{\sqrt{30}} & 0 & \frac{1}{\sqrt{6}} \\ \frac{1}{\sqrt{30}} & -\frac{2}{\sqrt{5}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \sqrt{6} & 0 \\ 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{2}{\sqrt{5}} & \frac{1}{\sqrt{5}} \\ \frac{1}{\sqrt{5}} & -\frac{2}{\sqrt{5}} \end{pmatrix}$$

Beispiel 4.5. a) aus vorherigem Bsp.

$$\text{a) } A = \begin{pmatrix} 2 & 2 & 1 \end{pmatrix} \in M_{1,3}(\mathbb{R})$$

$$B = A^T A = \begin{pmatrix} 4 & 4 & 2 \\ 4 & 4 & 2 \\ 2 & 2 & 1 \end{pmatrix}, \text{ enthalte EW } \lambda_1 = 2, \lambda_2 = \lambda_3 = 0$$

$$\text{EV } v_1 = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}, v_2 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}, v_3 = \frac{1}{3\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 \\ - \\ -4 \end{pmatrix}$$

$$V \in M_3(\mathbb{R}) = (v_1 \ v_2 \ v_3)$$

$$\Sigma = \begin{pmatrix} 3 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$u_1 = \frac{1}{3} A v_1 = \frac{1}{3} (3) = (1)$$

$$U \in M_1(\mathbb{R}) = (1)$$

$$A = U \Sigma V^T$$

andere Möglichkeit:

$$\text{setze } \tilde{A} = A^T = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}, \text{ führe alle Schritte mit } \tilde{A} \text{ durch.}$$

$$\tilde{B} = \tilde{A}^T \tilde{A} = (9) \in M_1(\mathbb{R}) \text{ erhalte}$$

$$\text{EW } \lambda_1 = 9$$

$$\text{EV } v_1 = (1), \text{ ist bereits ONB des } \mathbb{R}^1$$

$$\tilde{V} = (1) \text{ (entspricht dem } U \text{ vorher)}$$

$$\Sigma^\sim = \begin{pmatrix} 3 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, U^\sim \text{ (berechne } u_1, u_2, u_3 \text{) sieht wie } V \text{ vorher aus.}$$

$$\tilde{A} = \tilde{U} \tilde{\Sigma} \tilde{V}^T$$

$$A = \tilde{A}^T = (\tilde{U} \tilde{\Sigma} \tilde{V}^T)^T = \tilde{V} \tilde{\Sigma}^T \tilde{U}^T = U \Sigma V^T$$

Definition 4.6. *Pseudoinverse*

Sei $A = U \Sigma V^T$ eine SWZ von $A \in M_{m,n}(\mathbb{C})$. Dann heißt $A^+ = V \Sigma^+ \bar{U}^T$ die Pseudoinverse (oder Moore-Penrose-Inverse) von A , wobei $\Sigma^+ \in M_{n,m}(\mathbb{R})$ aus $\Sigma \in M_{m,n}(\mathbb{R})$ entsteht, indem man Σ transponiert und die Elemente $\neq 0$ invertiert, also $\Sigma^+ = (s_{ij}^+)$ mit $s_{ij}^+ = \begin{cases} \frac{1}{\sigma_i} & \text{für } i = j, \sigma \neq 0 \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$

(Falls $A \in M_{m,n}(\mathbb{R})$ $A^+ = V \Sigma^+ U^T \in M_{n,m}(\mathbb{R})$)

Bemerkung 4.7.

Für die Pseudoinverse gilt,

- a) $(A^+)^T = (A^T)^+$
- b) Ist $A \in M_n(\mathbb{C})$ invertierbar so ist $A^{-1} = A^+$
- c) A , ist $(A B)^+ \neq B^+ A^+$

Bemerkung 4.8. Pseudonormallösung

Sei $Ax = b$ ein LGS, $A \in M_{m,n}(\mathbb{C})$.

Mathe II: $m = n, A \in M_n(\mathbb{C})$ mit A inv. bar $\Rightarrow \exists$ eindeutige Lösung (und zwar $x = A^{-1}b$)
andernfalls: keine Lösung oder mehrere Lösungen möglich

Die Pseudonormallösung x^+ des LGS ist definiert als $x^+ = A^+b$, und für x^+ gilt:

- 1) Die Norm des Fehlers $Ax^+ - b$ ist minimal.
- 2) Die Norm von x^+ ist minimal.

Insbesondere gilt: Ist das LGS eindeutig lösbar, so ist x^+ die Lösung .

Ist das LGS mehrdeutig lösbar, so ist x^+ die Lösung mit kleinster Norm.

Bemerkung 4.9. Anwendungen von SWZ

PCA, ML: recommender Systems,
Bioinformatik

Bemerkung 4.10. zu 3/4

Definitheit von Matrizen

geg.: quadrat. (evtl. symm.) Matrix $A \in M_n(\mathbb{R})$.

Für $x \in \mathbb{R}^n$ beschreibt der Ausdruck $x^T A x$ eine sog. quadratische Form. (Polynom vom Grad 2

in den Variablen x_1, \dots, x_n), z.B. $(x_1 \ x_2 \ x_3) \begin{pmatrix} 2 & -3 & 0 \\ -3 & 8 & 1 \\ 0 & 1 & 5 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} =$

$$2x_1^2 + 8x_2^2 + 5x_3^2 - 3x_1x_2 - 3x_2x_1 + 1x_3x_2$$

(analog für $A \in M_n(\mathbb{C})$, evtl. hermitesch, mit $\bar{x}^T A x$)

DEF (definite, semidefinite, indefinite Matrix)

$A \in M_n(\mathbb{R})$ symm. heißt

- a) positiv/negativ definit, falls $x^T A x > 0 / < 0 \quad \forall x \in \mathbb{R}^n, x \neq 0$
- b) positiv/negativ semidefinit, falls $x^T A x \geq 0 / \leq 0 \quad \forall x \in \mathbb{R}^n$ gilt.

Erfüllt A keine dieser Eigenschaften, heißt sie indefinit.

($x^T A x$ nimmt pos. und neg. Werte an, je nach x)

(analog für $\mathbb{C}, \bar{x}^T A x, A$ hermitesch)

Kriterien für Definitheit:

$A \in M_n(\mathbb{R})$ symm. oder $A \in M_n(\mathbb{C})$ hermitesch, ist genau dann

pos. definit wenn alle EW > 0 sind.

neg. definit wenn alle EW < 0 sind.

pos. semidefinit wenn alle EW ≥ 0 sind.

neg. semidefinit wenn alle EW ≤ 0 sind.

und indefinit, wenn pos. und neg. EW existieren.

Andere Möglichkeit über Minoren (\rightarrow Entwicklungssatz von Laplace)

(Det. von kleinerer Matrix, die man durch Streichen von Zeilen/Spalten erhält)

5 Elementare Zahlentheorie

Wiederholung Mathe II 5.1.

- b Teiler von a
 - Division mit Rest, mod/div
- Folien

Beispiel 5.2.

$$\begin{aligned}a &= 22, b = 5, 22 = 4 * 5 + 2 \\22 \div 5 &= 4, 22 \bmod 5 = 2 \\a &= -22, b = 5, -22 = (-5) * 5 + 3 \\-22 \div 5 &= -5, -22 \bmod 5 = 3\end{aligned}$$

Bemerkung 5.3. Eine Anwendung von 5.2

Sind die Stellenwertsysteme zur Basis b ($b \in \mathbb{N}, b < 1$)
($b = 2$: Binärsystem, $b = 8$: Oktalsystem, $b = 10$: Dezimalsystem, $b = 16$: Hexadezimalsystem)

Mittels Division mit Rest und vollständiger Induktion lässt sich zeigen:

Jede natürliche Zahl $n \in \mathbb{N}$ lässt sich eindeutig darstellen in der Form $n = \sum_{i=0}^k \underbrace{x_i}_{\text{Ziffern} < b} b^i$

wobei (1): $k = 0$ für $n = 0$

$$b^k \leq n < b^{k+1} \text{ für } n > 0$$

(2) $x_i \in \mathbb{N}_0$ (Ziffern von n bzgl. b)

$$0 \leq x_i \leq b - 1, \quad x_k \neq 0 \text{ für } n \neq 0$$

(b -adische Darstellung von n)

Schreibweise: $n = (x_n, \dots, x_0)_b$ (oder, falls b klar, z.B. $b = 10$): $n = x_k, \dots, x_0$

Beispiel 5.4.

a) $b = 2$

$$9 = 1 * 2^3 + 0 * 2^2 + 0 * 2^1 + 1 * 2^0$$

$$(9)_{10} = (1001)_2$$

b) Ziffern für $b = 16$

$$0, 1, \dots, 9, A, B, C, D, E, F$$

$$(11)_{10} = B_{16}$$

$$(29)_{10} = 1 * 16^1 + 13 * 16^0 = (1D)_{16}$$

Verfahren 5.5. zur Bestimmung der b -adischen Darst. von $n \in \mathbb{N}_0$

$$n_0 := n, \quad x_0 := n_0 \bmod b$$

$$n_1 := \frac{n_0 - x_0}{b}, \quad x_1 := n_1 \bmod b$$

$$n_2 := \dots$$

$$n_k := \frac{n_{k-1} - x_{k-1}}{b}, \quad x_k := n_k \bmod b$$

solange, bis $n_k < b$ (d.h. $x_k = n_k$) Dann $n = (x_k, \dots, x_0)_b$

Beispiel 5.6.

(41)₅ im 3er-System

$$(41)_5 = 4 * 5^1 + 1 * 5^0 = (21)_{10}$$

$$21 \mid 3 = 0$$

$$\frac{21-0}{3} = 7, 7 \bmod 3 = 1$$

$$\frac{7-1}{3} = 2, 2 < 3, \text{ fertig} \Rightarrow (41)_5 = (210)_3$$

Wiederholung Mathe II 5.7.

- Kongruenzrelation modulo m , \mathbb{Z}_m
- Rechenregeln für mod → Folien

Beispiel 5.8.

- a) Was ist $11 * 12 * 13 \text{ mod } 7$?
- $11 * 12 * 13 = 1716 \equiv 1 \pmod{7}$ oder:
 $11 * 12 * 13 = 132 * 13 \equiv (-1)(-1) = 1 \pmod{7}$ oder:
 $11 * 12 * 13 = 4 * 5 * 6 = 120 \equiv 1 \pmod{7}$ oder:
 $11 * 12 * 13 \equiv (-3)(-2)(-1) = -6 \equiv 1 \pmod{7}$
- b) welchen Rest lässt
 $(214\,935)^{2019}$ bei Div. durch 7?
 $(214\,935)^{2019} = (210\,000 + 4\,900 + 35 - 1)^{2019}$
 $\equiv (-1)^{2019} \equiv -1 \equiv 6 \pmod{7}$, d.h. Rest: 6

Bemerkung 5.9.

Es gilt

$$a \equiv b \pmod{m}, c \in \mathbb{Z} \Rightarrow c * a \equiv c * b \pmod{m}$$

z.B. ist $2 * 3 \equiv 2 * 2 \pmod{2}$ aber

$$3 \not\equiv 2 \pmod{2}$$

! hier jetzt nicht teilen

Beispiel 5.10.

Welche $x \in \mathbb{Z}$ erfüllen die Kongruenz $2x + 1 \equiv 5 \pmod{6}$?

$$2x + 1 \equiv 5 \pmod{6} \Leftrightarrow 2x \equiv 4 \pmod{6} \quad (\cancel{x} \equiv 2 \pmod{6} \quad \text{vgl. 5.9!})$$

Welche $x \in \{0, \dots, 5\}$ erfüllen $2x \equiv 4 \pmod{6}$?

$$x = 2, x = 5$$

$$\Rightarrow \text{Lösungsmenge ist } \{2 + 6k \mid k \in \mathbb{Z}\} \cup \{5 + 6k \mid k \in \mathbb{Z}\}$$

Definition 5.11. ggT, KGV

Seine $a_1, \dots, a_r \in \mathbb{Z}$

- a) Ist mind. ein $a_i \neq 0$, so ist der größte gemeinsame Teiler $ggT(a_1, \dots, a_r)$ die größte nat. Zahl, die alle a_1, \dots, a_r teilt. (engl.: gcd)
- b) Sind alle $a_i \neq 0$, so ist das kleinste gemeinsame Vielfache $KGV(a_1, \dots, a_r)$ die kleinste nat. Zahl, die von allen a_1, \dots, a_r geteilt wird. (engl.: lcm)
- c) Ist $ggT(a_1, \dots, a_r) = 1$, so heißen a_1, \dots, a_r teilerfremd.
Ist $ggT(a_i, a_j) = 1 \quad \forall i, j, \quad i \neq j$, so heißen a_1, \dots, a_r paarweise teilerfremd
(Stärker, z.B. (6,10,15) teilerfremd, aber nicht paarweise teilerfremd)

Wie berechnet man der ggT zweier Zahlen? → Euklid. Alg. (365-300 v. Chr.)

Lemma 5.12.

Seien $q, v, w \in \mathbb{Z}, v \neq 0$

Dann gilt $t \mid v$ und $t \mid w \Leftrightarrow t \mid v$ und $t \mid q * v + w$

Beweis:

” \Rightarrow ”

$t \mid v$, d.h. $\exists k_1 \in \mathbb{Z}$ mit $tk_1 = v$

$t \mid w$, d.h. $\exists k_2 \in \mathbb{Z}$ mit $tk_2 = w$

$$\Rightarrow q * v + w = q + tk_1 + tk_2 = t \underbrace{(qk_1 + k_2)}_{\in \mathbb{Z}}$$

d.h. $t \mid qv + w$

” \Leftarrow ”

$tk_1 = v$ wie oben,

$t \mid qv + w \Rightarrow \exists k_2 \in \mathbb{Z}$ mit $tk_2 = qv + w$

$$\Rightarrow w = tk_2 - qv = tk_2 - qtk_1 = t \underbrace{(k_2 - qk_1)}_{\in \mathbb{Z}}$$

d.h. $t \mid w$

Damit folgt: $ggT(v, w) = ggT(v, qv + w)$

Dies ist das Grundprinzip des ggT :

Seien $a, b \in \mathbb{Z}, b \neq 0, b \nmid a$

Idee: Division mit Rest macht Aufgabe kleiner!

Setze $a_0 = a, a_1 = b$, teile mit Rest:

$$a_0 = q_1 a_1 + a_2 \quad a_2 \text{ ist Rest}$$

$$a_1 = q_2 a_2 + a_3$$

\vdots

$$a_{n-1} = q_n a_n + 0 \text{ (erstmalig Rest 0)}$$

Dann gilt:

$$ggT(a, b) = ggT(b, a)$$

$$= ggT(a_1, a_0)$$

$$= ggT(a_1, q_1 a_1 + a_2)$$

$$\stackrel{5.12}{=} ggT(a_1, a_2)$$

$$= ggT(a_2, q_2 a_2 + a_3)$$

$$\stackrel{5.12}{=} (a_2, a_3)$$

\vdots

$$= ggT(a_{n-1}, a_n)$$

$$= ggT(a_n, a_{n-1})$$

$$= ggT(a_n, q a_n)$$

$$= a_n$$

Das ist der Beweis für die Korrektheit des Eukl. Alg.

Definition 5.13. *Euklidischer Algorithmus*

Algorithm 1: Euklidischer Algorithmus

Data: $a, b \in \mathbb{Z}$, nicht beide=0
Result: $y = ggT(a, b)$

```
1 if  $b = 0$  then
2    $y := |a|$ 
3 end
4 if  $b \mid a$  then
5    $y := |b|$ 
6 end
7 if  $b \neq 0 \wedge b \nmid a$  then
8    $x := a$ 
9    $y := b$ 
10  while  $x \bmod y \neq 0$  do
11     $r := x \bmod y$ 
12     $x := r$ 
13     $y := r$ 
14  end
15 end
16 return  $y$ 
```

Beispiel 5.14.

$a = 48, b = -30$

x	y	$x \bmod y = r$
48	-30	18
-30	18	6
18	6	0

$\rightarrow ggT(48, -30) = 6$

jetzt: wichtige Darstellung des ggT :

Satz 5.15. *Bachet de Meziriac*

Seien $a, b \in \mathbb{Z}$, nicht beide $= 0$.

$\Rightarrow \exists s, t \in \mathbb{Z}$ mit $ggT(a, b) = sa + tb$

Beweis:

$b = 0$: $ggT(a, b) = |a| = s * a + 0 * b$, $s = \begin{cases} 1 & , a > 0 \\ -1 & , a < 0 \end{cases}$

$b \neq 0, b \mid a$: $ggT(a, b) = |b| = 0 * a + t * b$, $t = \begin{cases} 1 & , b > 0 \\ -1 & , b < 0 \end{cases}$

$b \neq 0, b \nmid a$: setze $a_0 := a, a_1 := b$

Euklidischer Algorithmus:

$$a_0 = q_1 a_1 + a_2$$

$$a_1 = q_2 a_2 + a_3$$

\vdots

$$a_{n-1} = q_n a_n + 0$$

$$a_n = ggT(a_0, a_1) \quad (n \geq 2, \text{ da } a_1 \nmid a_0)$$

zeigen mit Ind:

$\exists s_j, t_j \in \mathbb{Z}$ mit $a_j = s_j * a_0 + t_j * a_1 \quad j = 0, \dots, n$

I.A.: $j = 0 : s_0 = 1, t_0 = 0$

$j = 1 : s_1 = 0, t_1 = 1$

IS.: $j - 1, j - 2 \rightarrow j$

IV.: Sei $j \geq 2$ und es gelte $a_{j-2} = s_{j-2} a_0 + t_{j-2} a_1 \quad a_{j-1} = s_{j-1} a_0 + t_{j-1} a_1$

Dann $j = 0, \dots, n$

$$a_j = a_{j-2} - q_{j-1} a_{j-1}$$

$$= s_{j-2} + t_{j-2} a_1 - q_{j-1} (s_{j-1} a_0 + t_{j-1} a_1)$$

$$= \underbrace{(s_{j-2} - q_{j-1} s_{j-1})}_{:=s_j} a_0 + \underbrace{(t_{j-2} - q_{j-1} t_{j-1})}_{:=t_j} a_1$$

Beh. des Satzes folgt mit $s = s_n, t = t_n$.

Der Beweis liefert Alg. zur Bestimmung von s und t .

Definition 5.16. *Erweiterter Euklid. Alg. (EEA)*

Eingabe: $a, b \in \mathbb{Z}$ nicht beide $= 0$

If $b = 0$ then $y := |a|, t := 0$

 if $a > 0$ then $s := 1$ else $s := -1$ endif

endif

If $b \mid a$ then $y := |b|, s := 0$

 if $b > 0$ then $t := 1$ else $t := -1$ endif

endif

If $b \neq 0$ and $b \nmid a$ then $x := a, y := b, s_1 := 1, s_2 := 0, t_1 := 0, t_2 := 1$

 while $(x \bmod y) \neq 0$ do

$q := x \div y, r := x \bmod y, s := s_1 - q s_2, t := t_1 - q t_2, s_1 := s_2, s_2 := s,$

$t_1 := t_2, t_2 := t, x := y, y := r$

 endwhile

endif

Ausgabe: $y = ggT(a, b), s, t$ (mit $y = sa + tb$)

Beispiel 5.17.

$$a = 48, b = -30$$

mod	x	y	s_1	s_2	s	t_1	t_2	t	q	r
	48	-30	1	0		0	1			
$48 \bmod (-30) = 18$	-30	18	0	1	1	1	1	1	-1	18
$-30 \bmod 18 = 6$	18	6	1	2	2	1	3	3	-2	6
$18 \bmod 6 = 0$										

$$\text{Also } ggT(48, -30) = 6 = 2 * 48 + 3(-30)$$

Achtung: Darstellung des $ggT(a, b)$ als $sa + tb$ ist nicht eindeutig, z.B. $6 = 7 + 48 + 11 * (-30)$

Bessere Methode: (Jameel):

$$48 = (-1)(-30) + 18$$

$$-30 = (-2)(18) + 6$$

$$18 = 3 * 6 + 0 \Rightarrow ggT(48, -30) = 6$$

$$6 = -30 + 2 * 18 = -30 + 2(48 - 30) = \underbrace{3}_a * (-30) + \underbrace{2}_b * 48$$

Anwendungen 5.18. des EEA

vgl. Mathe II: wie findet man die multiplikative Inverse von $z \in \mathbb{Z}_m$

(d.h. z^{-1} mit $z * z^{-1} = 1$ in \mathbb{Z}_m)

Dort gezeigt: $z \in \mathbb{Z}_m$ ist invertierbar $\Leftrightarrow ggT(z, m) = 1$

EEA liefert dann zu z und m Zahlen $s, t \in \mathbb{Z}$ mit $z * s + m * t = 1$ ($ggT(z, m)$)

$$\Rightarrow (z * s) \bmod m = 1$$

$$\Rightarrow s = z^{-1} \bmod m$$

Bsp.: 3^{-1} in \mathbb{Z}_7 ?

$$\text{EEA: } 3 * \underbrace{(-2)}_s + 7 * (1) = 1 \quad s, -2 \bmod 7 = 5 = 3^{-1} \text{ in } \mathbb{Z}_7$$

$$4^{-1} \text{ in } \mathbb{Z}_9? \text{ (ex, da } ggT(4, 9) = 1)$$

$$4 * \underbrace{(-2)}_s + 9 * (1) = 1 \quad s, -2 \bmod 9 = 7 = 4^{-1} \text{ in } \mathbb{Z}_9$$

Korollar 5.19.

$a, b \in \mathbb{Z}$, nicht beide = 0, $c \in \mathbb{Z}$

$$\text{a) } a, b \text{ teilerfremd} \Leftrightarrow \exists s, t \in \mathbb{Z} : sa + tb = 1$$

$$\text{b) } a, b \text{ teilerfremd} \Rightarrow \text{falls } a \mid bc, \text{ dann } a \mid c$$

Beweis:

$$\text{a) } "\Rightarrow" \text{ 5.15}$$

$$"\Leftarrow" \text{ sei } d = ggT(a, b), \text{ dann } d \mid a, d \mid b$$

$$\Rightarrow d \mid \underbrace{sa + tb}_{=1} \Rightarrow d = 1$$

$$\text{b) 5.15: } \exists s, t \in \mathbb{Z} \text{ mit } 1 = sa + tb$$

$$\Rightarrow c = sac + tbc$$

$$\text{Da } a \mid a \text{ und } a \mid bc = a \mid \underbrace{sca + tbc}_{=0}$$

Definition 5.20. *Primzahl*

Eine nat. Zahl $p > 1$ heißt Primzahl (PZ), wenn sie nur 1 und p als Teiler besitzt.
 $(ggT(k, p) = 1 \forall k \leq k \leq p - 1)$

Satz 5.21. *Lemma von Euklid*

p PZ, $a_1, \dots, a_k \in \mathbb{Z}, p \mid a_1 * \dots * a_k \Rightarrow \exists j$ mit $p \mid a_j$

Beweis:

Induktion nach k

IA.: $k = 1$

IS.: $k - 1 \rightarrow k$ (Beh. gelte für $k - 1$)

falls $p \mid a_k$, dann fertig

falls $p \nmid a_k$, dann ist $ggT(a_k, p) = 1$ da p PZ

Nach 5.19 b) gilt dann $p \mid$

$$\underbrace{a_1 * \dots * a_{k-1}}_{\text{hierfür gilt I.A. d.h. } p \mid a_j, \text{ für } j \in \{1, \dots, k-1\}}$$

Theorem 5.22. *Fundamentalsatz der elementaren Zahlentheorie*

Zu jeder nat. Zahl $n \geq 2$ gibt es endl. viele verschiedene Primzahlen p_1, \dots, p_k und nat. Zahlen e_1, \dots, e_k mit $n = p_1^{e_1} * \dots * p_k^{e_k}$

Die p_j heißen Primfaktoren (Primteiler) von n .

Die Darstellung von n als Produkt von PZ ist bis auf die Reihenfolge eindeutig.

Beweis: Existenz

verschärfte Induktion nach n

I.A.: $n = 2$ ist PZ

I.S.: $2, 3, \dots, n \rightarrow n + 1$

Sei $n \geq 2$

I.V.: Aussage gelte für $2, \dots, n$

z.z.: Aussage gilt dann auch für $n + 1$

Ist $n + 1$ bereits PZ, so gilt Aussage

Ist $n + 1$ keine PZ, so ist $n + 1 = a * b$ für $a, b \in \{2, \dots, n\}$

Nach I.V. sind a und b Produkt von PZ $\Rightarrow n + 1$ ist ebenfalls Prod. von PZ.

Eindeutigkeit:

Sei $n = p_1^{e_1} * \dots * p_k^{e_k} = q_1^{f_1} * \dots * q_m^{f_m}$

p_i, q_i PZ, p_i und q_i paarweise verschieden

$e, f \in \mathbb{N}$

Nach 5.21: jedes p_i teilt eines der q_j , d.h. $p_i = q_j$, da q_j PZ

Ebenso umgekehrt

$\Rightarrow \{p_1, \dots, p_k\} = \{q_1, \dots, q_m\}, k = m$

oBdA sei $p_i = q_i \quad \forall i = 1 \dots k$

Gibt es ein l mit $e_l \neq f_l$, so sei oBdA $e_l < f_l$.

Teile beide Seiten durch $p_l^{e_l}$, erhalte $p_1^{e_1} * \dots * p_{l-1}^{e_{l-1}} * p_{l+1}^{e_{l+1}} * \dots * p_k^{e_k} = p_1^{f_1} * \dots * p_{l-1}^{f_{l-1}} * p_l^{f_l - e_l} * p_{l+1}^{f_{l+1}} * \dots * p_k^{f_k}$
 p_l teilt rechte Seite, wegen Gleichheit also auch die linke Seite, also teilt es nach 5.21 ein p_l ,
 $j \neq l$.

Dann gilt aber $p_l = p_j$ (da PZ) \nmid (zu paarweise versch. PZ p_j) $\Rightarrow e_i = f_i \quad \forall i = 1, \dots, k$

Korollar 5.23. Euklid

Es gibt unendlich viele PZ.

Beweis:

Ang., es gibt nur endlich viele PZ p_1, \dots, p_n .

Bilde $a = p_1 * \dots * p_n + 1$

5.22 \exists PZ q mit $q \mid a$

Also gilt $q = p_i$ für ein i

$$\Rightarrow q \mid \underbrace{a}_{q \mid a} - \underbrace{p_1 * \dots * p_n}_{q = p_i, q \mid p_1 * \dots * p_n} = 1 \quad \nexists$$

Satz 5.24. Chinesischer Restsatz

Seien $m_1, \dots, m_n \in \mathbb{N}$ paarweise teilerfremd, $M = m_1 * \dots * m_n$, $a_1, \dots, a_n \in \mathbb{Z}$

Dann existiert ein x , $0 \leq x < M$ mit

$$x = a_1 \pmod{m_1}$$

$$x = a_2 \pmod{m_2}$$

\vdots

$$x = a_n \pmod{m_n}$$

Beweis:

Für jedes $i \in \{1, \dots, n\}$ sind die Zahlen m_i und $M_i = \frac{M}{m_i}$ teilerfremd.

\Rightarrow EEA liefert s_i und $t_i \in \mathbb{Z}$ mit $t_i m_i + s_i M_i = 1$

setze $e_i = s_i M_i$, dann gilt:

$$e_i \equiv 1 \pmod{m_i}$$

$$e_i \equiv 0 \pmod{m_j} \quad (j \neq i)$$

Die Zahl $x := \sum_{i=1}^n a_i e_i \pmod{M}$ $(= (a_1 e_1) \pmod{M} + (a_2 e_2) \pmod{M} + \dots)$

ist dann die Lösung der simultanen Kongruenz.

Beispiel 5.25.

$$\text{a) Finde } 0 \leq x < 60 \text{ mit } x = \begin{cases} 2 & \pmod{3} \\ 3 & \pmod{4} \\ 2 & \pmod{5} \end{cases}$$

$$M = 3 * 4 * 5 = 60$$

$$M_1 = \frac{60}{3} = 20, M_2 = \frac{60}{4} = 15, M_3 = \frac{60}{5} = 12$$

$$\text{EEA liefert } 7 * 3 + (-1) * 20 e_1 = -20$$

$$4 * 4 + (-1) * 15 = 1 \quad e_2 = -15$$

$$5 * 5 + (-1) * 24 = 1 \quad e_3 = -24$$

$$\Rightarrow (2 * (-20) + 3 * (-15) + 2 * (-24)) \pmod{60} = 47$$

b) Was ist $2^{1000} \bmod 1155$

$$2^{1000} \bmod 3 \equiv (-1)^{1000} \bmod 3 = 1$$

$$2^{1000} \bmod 5 = 4^{500} \bmod 5 \equiv (-1)^{500} = 1$$

$$2^{1000} \bmod 7 = 2^{3 \cdot 333 + 1} \bmod 7 = 8^{333} * 2^1 \bmod 7 \equiv 1 * 2 \bmod 7 = 2$$

$$2^{1000} \bmod 11 = 2^{5 \cdot 200} \bmod 11 = 32^{200} \bmod 11 \equiv (-1)^{200} \bmod 11 = 1$$

$$\text{Suche } 0 \leq x < 1155 \text{ mit } x = \begin{cases} 1 \bmod 3 \\ 1 \bmod 5 \\ 2 \bmod 7 \\ 1 \bmod 11 \end{cases}, \text{ denn dann ist } x \equiv 2^{1000} \bmod \begin{matrix} 3 \\ 5 \\ 7 \\ 11 \end{matrix}, \text{ also auch}$$

$$x \equiv 2^{1000} \bmod 1155.$$

→ chin. Restsatz liefert $x = 331$. (nachrechnen!)

Definition 5.26. Lösung bei chin. Restsatz ist eindeutig

→ Folien

Wiederholung Mathe II 5.27. Eulersche φ -Funktion

Für $n \in \mathbb{N}$ ist $\varphi(n) := |\{a \in \mathbb{N} \mid 1 \leq a \leq n \wedge \text{ggT}(a, n) = 1\}|$ die Anzahl der zu n teilerfremden Zahlen zw. 1 und n .

z.B. $\varphi(1) = 1, \varphi(2) = 1, \varphi(3) = 2, \varphi(4) = 2, \varphi(7) = 6, p \text{ PZ } \varphi(p) = p - 1$

Korollar 5.28.

$M = m_1 * \dots * m_n, m_i$ paarw. teilerfremd (wie in 5.24)

$$\varphi(M) = \varphi(m_1) * \dots * \varphi(m_n)$$

Insbesondere $n = p_1^{e_1} * \dots * p_k^{e_k}$ (p , PZ, paarw. verschieden, $e_i > 0$)

$$\text{dann } \varphi(n) = \varphi(p_1 - 1) p_1^{e_1 - 1} * \dots * (p_k - 1) p_k^{e_k - 1}$$

Bsp.: $\varphi(19854) = ?$

$$19854 = 3^4 * 5 * 7^2$$

$$\Rightarrow \varphi(19854) = 2 * 3^3 * 4 * 5^0 * 6 * 7^1 = 9072$$

Beweis: Nach Bem 5.26 ist

$$\mathbb{Z}_M \cong \mathbb{Z}_{m_1} \times \dots \times \mathbb{Z}_{m_n} \text{ mittels } \psi$$

$$\Rightarrow x \text{ inv. bar. im Ring } \mathbb{Z}_M \Leftrightarrow \varphi(x) = (x \bmod m_1, \dots, x \bmod m_n) \text{ inv. bar. im Ring } \mathbb{T}_{m_1} \times \dots \times \mathbb{Z}_{m_n} \Leftrightarrow x \bmod m_j \text{ inv. bar. in } \mathbb{Z}_{m_j} \quad \forall i = 1 \dots n$$

$$\text{Also } \varphi(M) = \varphi(m_1) * \dots * \varphi(m_n)$$

$$a \in \mathbb{N} \quad \varphi(p^a) = \underbrace{p^a}_{\# \text{ Zahlen } 1 \text{ bis } p^a} - \underbrace{p^{a-1}}_{= p^{a-1} * (p-1)} \quad \text{alle, die nicht teilbar zu } p^a \text{ sind.}$$

(Alle Vielfachen von p)

Wiederholung 5.29. $K[x]$

→ Folien

$(K[x], x, *, 1, 0, \text{Grad}, \text{Gradformel}, \text{inv. El.}, f \text{ teilt } g, \text{DIV. mit Rest},$

$f \in K[x]$ durch $(x - a)$ teilbar $\Leftrightarrow f(a) = 0$)

Definition 5.30. *normiert, ggT, KGV in $K[x]$*

- a) $f = \sum_{i=0}^n a_i x^i$, $\text{grad} f = n$, heißt normiert, falls $a_n = 1$
- b) $g, h \in K[x]$ nicht beide=0
 $f \in K[x] = \text{ggT}(g, h)$, falls f normiertes Polynom von max. Grad ist, das g und h teilt.
- c) $g, h \in K[x] \setminus \{0\}$
 $f \in K[x] = \text{KGV}(g, h)$ falls f norm. Poly von kleinstem $\underbrace{\text{Grad}}_{\geq 0}$ ist, das von g und h geteilt wird.

Bemerkung 5.31.

$$f = \sum_{i=0}^n a_i x^i, \quad a_n \neq 0,$$

dann ist $a_n^{-1} f = x^n + \dots$ normiertes Polynom.

$$\text{+z.B. } f = 3x^2 + x + 7 \in \mathbb{R}[x],$$

$$\text{dann } \frac{1}{3}f = x^2 + \frac{1}{3}x + \frac{7}{3} \text{ normiert.}$$

in $\mathbb{Z}_1 1[x]$:

$$4f = x^2 + 4x + 6 \text{ normiert}$$

(4 ist inv. El. von 3, denn $3 * 4 = 12 \equiv 1 \pmod{11}$)

Wie in \mathbb{Z} lassen sich nun der euklid. Alg., der EEA und der Satz von Meziriac beweisen.

Satz 5.32. *Euklid. Alg. in $K[x]$*

Algorithm 2: Euklidischer Algorithmus in $K[x]$

Data: $g, h \in K[x]$, beide nicht 0
Result: $d = ggT(g, h), s, t$

```
1 if  $h = 0$  then
2   |  $y := g$ 
3 end
4 if  $h \mid g$  then
5   |  $y := h$ 
6 end
7 if  $h \neq 0 \wedge h \nmid g$  then
8   |  $x := g$ 
9   |  $y := h$ 
10  | while  $x \bmod y \neq 0$  do
11    |  $r := x \bmod y$ 
12    |  $x := y$ 
13    |  $y := r$ 
14  | end
15 end
16  $d := a_n^{-1}y$  (für  $y = a_n x^n + \dots + a_1 x + a_0$  und  $a_n \neq 0$ , d.h. nomiere  $y$ )
17 return  $d (= ggT(g, h))$ 
```

Satz 5.33. *EEA in $K[x]$*

Algorithm 3: Erweiterter Euklidischer Algorithmus in $K[x]$

Data: $g, h \in K[x]$, beide nicht 0
Result: $d = ggT(g, h), s, t$

```

1  if  $h = 0$  then
2       $y := g$ 
3       $s := 1$ 
4       $t := 0$ 
5  end
6  if  $h \mid g$  then
7       $y := h$ 
8       $s := 0$ 
9       $t := 1$ 
10 end
11 if  $h \neq 0 \wedge h \nmid g$  then
12      $x := g$ 
13      $y := h$ 
14      $s_2 := 1$ 
15      $s_1 := 0$ 
16      $s := 0$ 
17      $t_2 := 0$ 
18      $t_1 := 1$ 
19      $t := 1$  while  $x \bmod y \neq 0$  do
20          $q := x \operatorname{div} y$ 
21          $r := x \bmod y$ 
22          $s := s_2 - qs_1$ 
23          $t := t_2 - qt_1$ 
24          $s_2 := s_1$ 
25          $s_1 := s$ 
26          $t_2 := t_1$ 
27          $t_1 := t$ 
28          $x := y$ 
29          $y := r$ 
30     end
31 end
32  $d := a_n^{-1}y$  (für  $y = a_nx^n + \dots + a_1x + a_0$  und  $a_n \neq 0$ , d.h. nomiere  $y$ )
33  $s := a_n^{-1}s$ 
34  $t := a_n^{-1}t$  return  $d (= ggT(g, h)), s, t$  (mit  $d = sg + th$ )

```

Satz 5.34. *von Bizout*

$g, h \in K[x]$, nicht beide 0
Dann ex. $s, t \in K[x]$, sodass
 $f = s * g + t * h$ ein ggT von g und h ist.

Beispiel 5.35.

$$g = x^4 + x^3 + 2x^2 + 1$$

$$h = x^3 + 2x^2 + x$$

$$g, h \in \mathbb{Z}_3[x]$$

$x \bmod y$	x	y	s_2	s_1	s	t_2	t_1	t	g	r
	g	h	1	0	0	0	1	1		
$x^2 + x$	h	$x^2 + x$	0	1	1	1	$(2x + 1)$	$(2x + 1)$	$(x + 2)$	$(x^2 + x)$
$2x + 2$	$(x^2 + x)$	$(2x + 2)$	1	$(2x + 2)$	$(2x + 2)$	$(2x + 1)$	x^2	x^2	$(x + 1)$	$(2x + 2)$
0										

$$(x^4 + x^3 + 2x^2 + 0x + 1) : (x^3 + 2x^2 + 2) = \underbrace{(x + 2)}_{=q}$$

$$-(x^4 + 2x^3 + 2x)$$

$$2x^3 + 2x^2 + x + 1$$

$$-(2x^3 + x^2 + 1)$$

$$\underbrace{x^2 + x}_{=r}$$

$$s = s_2 - 1s_1 = 1 - q * 0 = 1$$

$$t = t_2 - qt_1 = 0 - (x + 2) * 1 = 2x + 1$$

$$s_2 = s_1 = 0$$

$$s_1 = s = 1$$

$$t_2 = t_1 = 1$$

$$t_1 = t = (2x + 1)$$

$$x = y = h$$

$$y = r = x^2 + x$$

$$\text{while}(x \bmod y) \neq 0 : x = h, y = x^2 + x$$

$$(x^3 + 2x^2 + 0x + 2) : (x^2 + x) = \underbrace{(x + 1)}_q$$

$$-(x^3 + x^2)$$

$$x^2 + 2$$

$$-(x^2 + x)$$

$$\underbrace{2x + 2}_r$$

$$s = s_2 - 1s_1 = 0 - (x + 1) * 1 = 2x + 2$$

$$t = t_2 - qt_1 = 1 - (x + 1) * (2x + 1)$$

$$= 1 - (2x^2 + x + 2x + 1)$$

$$= 1 - (2x^2 + 1)$$

$$= x^2$$

$$\begin{aligned}
s_2 &= s_1 = 1 \\
s_1 &= s = 2x + 2 \\
t_2 &= t_1 = (2x + 1) \\
t_1 &= t = x^2 \\
x &= y = x^2 + x \\
y &= r = 2x + 2
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
&\text{Prüfe } x \bmod y) \neq 0? \\
&(x^2 + x) : (2x + 2) = 2x \\
&-(x^2 + x)
\end{aligned}$$

$$0$$

$$\begin{aligned}
d &= a_n^{-1}y = \underbrace{2^{-1}}_{=2} * (2x + 2) \\
&= x + 1 \\
s &= 2 * (2x + 2) = x + 1 \\
t &= 2(x^2) = x^2
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
&\text{Überprüfe: } d = s * g + t * h? \\
&(x + 1)(x^4 + x^3 + 2x^2 + 1) + 2x * 2(x^3 + 2x^2 + 2) \\
&= x^5 + x^4 + 2x^3 + x + x^4 + x^3 + 2x^2 + 1 + 2x^5 + x^4 + x^2 \\
&= x + 1 = d
\end{aligned}$$

Definition 5.36. *irreduzible Polynome*

Ein Polynom $p \in K[x]$, $\text{Grad}(p) \geq 1$
(d.h.: $p \neq 0$, p nicht konstant, also nicht inv. bar.)
heißt irreduzibel, falls gilt:
Ist $p = f * g$ ($f, g \in K[x]$)
so ist $\text{Grad}(f) = 0$ oder $\text{Grad}(g) = 0$
(d.h. f oder g muss konst. Polynom sein)
(Bem.: $p = a * (a^{-1} * p)$, $a \in K[x] \setminus \{0\}$ geht immer, es gibt also immer Teiler $\neq 1$ (konst. Poly.))

Beispiel 5.37.

- a) $ax + b$ ($a \neq 0$) ist irreduzibel in $K[x]$ für jeden Körper K
(Teiler sind nur konst. Polyn., keine von größerem Grad)
- b) $x^2 - x \in \mathbb{Q}[x]$ ist irreduzibel:
ang. nicht, dann $(x^2 - 2) = (ax + b) * (cx + d)$ mit $(a, b, c, d \in \mathbb{Q}, \quad a, c \neq 0$
 $(ax + b)$ hat Nullstelle $-\frac{b}{a}$,
also müsste auch $x^2 - 2$ Nullstelle $\underbrace{-\frac{b}{a}}_{\in \mathbb{Q}}$ haben
- Nullstellen von $x^2 - x$ sind aber nur $\sqrt{2}$ und $-\sqrt{2}$, beide nicht in \mathbb{Q}
- c) $x^2 - x \in \mathbb{R}[x]$ ist nicht irreduzibel:
 $(x^2 - 2) = \underbrace{x + \sqrt{2}}_{\in \mathbb{R}[x]} * \underbrace{x - \sqrt{2}}_{\in \mathbb{R}[x]}$

- d) $x^2 + 1 \in \mathbb{R}[x]$ ist irreduzibel,
denn $x^2 + 1$ hat keine Nullstelle in \mathbb{R}
- e) $x^2 + 1 \in \mathbb{Z}_5[x]$ ist nicht irreduzibel:
2 und 3 sind Nullstellen:

$$(x^2 + 1) = (x + \underbrace{3}_{\text{Nullst. 3}})(x + 2) = (x^2 + \underbrace{2x + 3x + 1}_{=0})$$

Abschlussbem 5.38.

- a) Irred. Polyn. in $K[x]$ entspr. den PZ in \mathbb{Z} .
Man kann zeigen:
 $f = \sum^n i = 0a_i x^i \in K[x], \quad a_n \neq 0, n \geq 1.$
 Dann ex. eind. best. irred. Polyn.
 p_1, \dots, p_l und nat. Zahlen $e_1, \dots, e_l \in \mathbb{Z}$ mit
 $f = a_n * p^{e_1} * \dots * p_l^{e_l}$
- b) Geg.: PZ p , dann gibt es Körper mit p elementen, nämlich $(\mathbb{Z}, +, *)$
 Man kann zeigen:
 Zu jeder PZ Potenz p^a gibt es Körper mit p^a El., diesen konstruiert man über irred. Polynome in $\mathbb{Z}_p[x]$

6 Mehr zu Gruppen

Wiederholung Mathe II 6.1. Gruppe, Untergruppe

siehe Folien

Satz 6.2. Nebenklassen von Untergruppen (UG)

Sei $(G, *)$ Gruppe, $U \leq G$

- a) Durch $x \underset{u}{\sim} y \Leftrightarrow x * y^{-1} \in U$ kurz: $(x \sim y)$

wird auf G eine Äquivalenzrelation definiert.

Beweis:

\sim ist

reflexiv: $x \sim x$ gilt $\forall x \in G$ denn $x * x^{-1} = e \in U$

symmetrisch: z.z.: $x \sim y \Rightarrow y \sim x$

Sei $x \sim y$, d.h. $xy^{-1} \in U$ dann ist $yx^{-1} = (xy^{-1})^{-1} \in U$ also ist $y \sim x$

transitiv: z.z. $x \sim y$ und $y \sim z \Rightarrow x \sim z$ Übung!

- b) Für $x \in G$ ist $Ux = \{ux \mid u \in U\}$ die Äquivalenzklasse von x und heißt Rechtsnebenklasse von U in G .

Also (Eig. von Äquivalenzklassen, Mathe I)

- $Ux = Uy \Leftrightarrow x \sim y$, also $xy^{-1} \in U$
- $x, y \in G$, dann ist entweder $Ux = Uy$ oder $Ux \cap Uy = \emptyset$

(Analog: Linksnebenkl.: $x \overset{u}{\sim} y \Leftrightarrow x^{-1}y \in U$)

Beweis:

- sei $x \sim y$, dann zeige dass $y \in Ux$.
 $x \sim y \Rightarrow y \sim x \Rightarrow yx^{-1} \in U$
 $\Rightarrow y = y(x^{-1}x) = (yx^{-1})x \in Ux$
- sei $y \in Ux$, dann zeige, dass $x \sim y$ gilt:
 $y \in Ux \Rightarrow y = ux$ für ein $u \in U$
 $\Rightarrow xy^{-1} = x(ux)^{-1} = x * (x^{-1}u^{-1}) = u^{-1} \in U$, d.h. $x \sim y$

Beispiel 6.3.

$G = (\mathbb{Z}, +)$, $3\mathbb{Z} = \{\dots, -3, 0, 3, 6, 9, \dots\}$, $U = (3\mathbb{Z}, +) \leq G$ (vgl. Mathe II)

Inverses zu y in $(\mathbb{Z}, +)$ ist $-y$

$x \sim y \Leftrightarrow xy^{-1} \in U$, also

$x + (-y) \in U$

$x - y \in U$

$x = 0 : U + 0 = \{u + 0 : u \in U\} = \{\dots, -3, 0, 3, 6, 9, \dots\} = U = 3\mathbb{Z}$

$x = 1 : U + 1 = \{u + 1 : u \in U\} = \{\dots, -2, 1, 4, 7, 10, \dots\} = 1 + 3\mathbb{Z}$

$x = 2 : U + 2 = \{u + 2 : u \in U\} = \{\dots, -1, 2, 5, 8, 11, \dots\} = 2 + 3\mathbb{Z}$

$x = 3 : U + 3 = \{u + 3 : u \in U\} = \{\dots, 0, 3, 6, 9, 12, \dots\} = U + 0 = 3\mathbb{Z}$

$x = 4 : U + 4 = U + 1$

\vdots

usw.

Die Äquivalenzklassen von $3\mathbb{Z}$ in \mathbb{Z} sind die Kongruenzklassen vom mod 3.

Allg.:

$$G = (\mathbb{Z}, +) \quad U = (n\mathbb{Z}, +), \quad n \in \mathbb{N}$$

$$x \sim y \Leftrightarrow x - y \in U \text{ d.h. } x - y = n * k \text{ für ein } k \in \mathbb{Z}$$

$$\Leftrightarrow x \equiv y \pmod{n}$$

$$\Leftrightarrow x \pmod{n} = y \pmod{n}$$

Lemma 6.4. *Mächtigkeit von Nebenklassen*

G Gruppe, U endl. Ugr. von G , $x \in G$

Dann ist $|U| = |Ux|$

Beweis:

Abb. $\varphi: U \rightarrow Ux \quad u \mapsto ux$ ist surjektiv (ganz Ux wird getroffen, siehe 6.2 b))

und injektiv (falls $u_1x = u_2x$, dann ist $u_1 = u_2$ (Kürzungsrgel in Gr.)), also φ bij., also U, Ux gleichmächtig.

Theorem 6.5. *Satz von Lagrange*

G endl. Gr., $U \leq G$

Dann ist $|U|$ Teiler von $|G|$ und $q = \frac{|G|}{|U|}$ ist die Anzahl der Rechtsnebenklassen von U in G .

Beweis:

Seien Ux_1, \dots, Ux_q die q verschiedenen Rechtsnebenkl. von U in G .

Mathe I und 6.2

$$G = \cup_{i=1}^q Ux_i \text{ (disj. Vereinigung der Äq. Kl.)}$$

$$\Rightarrow |G| = \sum_{i=1}^q |Ux_i| \stackrel{6.4}{=} q * |U|$$

Definition 6.6. *Potenzen/Vielfache von Gruppenelementen*

$(G, *, e)$ Gruppe, $a \in G$

Definiere

$$a^0 := e$$

$$a^1 := a$$

$$a^m := a^{m-1} * a \quad \text{für } m \in \mathbb{N}$$

$$a^m := (a^{-1})^{-m} \quad m \in \mathbb{Z}^-$$

(Be: Gr. mit additiver Verknüpfung $(G, +, e)$:

$$0 * a := e$$

$$1 * a := a$$

$$m * a := \begin{cases} (m-1) * a + a & \text{für } m \in \mathbb{N} \\ -m * (-1) & \text{für } m \in \mathbb{Z}^- \end{cases}$$

Satz 6.7. G, a wie in 6.6

- a) $(a^{-1})^m = (a^m)^{-1} = a^{-m} \quad \forall m \in \mathbb{Z}$
- b) $a^m * a^n = a^{m+n} \quad \forall m, n \in \mathbb{Z}$
- c) $(a^m)^n = a^{m*n} \quad \forall m, n \in \mathbb{Z}$

Beweis:

$$(a^{-1})^m * a^m = \underbrace{a^{-1} * a^{-1} * \dots * a^{-1}}_{m \text{ mal}} * \underbrace{a * a * \dots * a}_{m \text{ mal}} = e$$

$$\Rightarrow (a^{-1})^m = (a^m)^{-1}$$

nach Def. 6.6 ist $a^{-m} = (a^{-1})^m$ \Rightarrow a) gilt $\forall m \in \mathbb{N}$

- $m = 0$ $e = e = e$
- $m \in \mathbb{Z}$ dann ist $-m \in \mathbb{Z}$ wende bewiesenen Teil an auf a^{-1} statt a und $-m$ statt m , Beh. folgt
- b) c) per Ind. mit a)

Satz 6.8. Ordnung, Zyklische Gruppen G endl. Gr. $g \in G$

- a) Es ex. eine kleinste nat. Zahl n mit $g^n = e$, diese heißt die Ordnung $o(g)$ von g .
- b) Die Menge $\{g^0 = a, g^1 = g, g^2, \dots, g^{n-1}\}$ ist eine Untergr. von G ,
die von g erzeugte zyklische Gruppe $\langle g \rangle$.
Es gilt $o(g) = |\langle g \rangle| = n \mid |G|$.
- c) $g^{|G|} = e$
- d) Eine endl. Gr. heißt zyklisch, falls sie von einem El. erzeugt werden kann.

Beweis:

- a) G endl. $\Rightarrow \exists i, j \in \mathbb{N}, i > j$ mit $\frac{g^i}{g^j} = g^j$
Dann ist $g^{j-j} = g^i + g^{-j} = g^i (g^j)^{-1} = g^i * (g^j)^{-1} = e$
- b) • Produkt zweier El. aus $\langle g \rangle$ liegt wieder in $\langle g \rangle$ (also abgeschl.)
- neutr. El. ist $g^0 = e$
- inv. El. zu g^i ist $(g^i)^{-1} = g^{n-1-i}$
 $g^i * g^{n-1-i} = g^{1+n-1-i} = g^n = e$
 $\Rightarrow \langle g \rangle \leq G$
- Satz von Lagrange (6.6) sagt $n = o(g) = |\langle g \rangle| \mid |G|$, also ist $|G| = n * k$ für ein $k \in \mathbb{N}$.
 $g^{|G|} = g^{n*k} = (g^n)^k = e^k = e$

Beispiel 6.9.

- a) $(\mathbb{Z}_3 \setminus \{0\}, *) = \{1, 2\}$
- b) In $(\mathbb{Z}_3 \setminus \{0\}, *)$
 $g = 1 \quad < 1 > = \{1^0 = 1, 1^1 = 1, 1^2 = 1\} = \{1\}, o(1) = 1$
 $g = 2 \quad < 2 > = \{2^0 = 1, 2^1 = 2, 2^2 = 1\} = \{1, 2\}, o(2) = 2$
 ist $< 2 > = \{2^0 = 1, 2^1 = 2, 2^2 = 4, 2^3 \equiv 3, 2^4 \equiv 1\} = \{1, 2, 3, 4\} = \mathbb{Z}_5 \setminus \{0\}, o(2) = 4$
 d.h. $\mathbb{Z}_5 \setminus \{0\}$ ist zykl. Gr. mit erzeugendem El. 2

Korollar 6.10.

- a) SATZ von EULER:
 Sei $n \in \mathbb{N}, a \in \mathbb{Z}, ggT(a, n) = 1$
 Dann ist $a^{\varphi(n)} \equiv 1 \pmod{n}$
- b) kleiner SATZ von FERMAT:
 Ist p eine Primzahl, $a \in \mathbb{Z}, p \nmid a$, dann gilt: $a^{p-1} \equiv 1 \pmod{p}$

Beweis:

- a) Wir können annehmen, dass $1 \leq a < n$ gilt (denn $a^{\varphi(n)} \pmod{n} = (a \pmod{n})^{\varphi(n)}$).
 Wegen $ggT(a, n) = 1$ ist $a \in \mathbb{Z}_n^*$, das ist endl. Gruppe
 $\stackrel{6.8c)}{\Rightarrow} a^{|\mathbb{Z}_n^*|} = 1$
 $\Rightarrow a^{\varphi(n)} \equiv 1 \pmod{n}$
- b) folgt aus a)
 $(n = p, \varphi(p) = p - 1)$

7 Kurzer Ausflug in die Kryptologie

Definition 7.1. *Kryptologie*

Kryptologie

geheim Lehre

- die Wissenschaft die sich mit Verschlüsselung befasst.

Definition 7.2. *Setting*

Personen A und B wollen auf geheime Weise kommunizieren

Alice, Bob (Charlie oder Carol) schicken Nachrichten

Eve liest Nachrichten, kann sie aber nicht verändern

Mallory verändert Nachrichten

Lösung: Kryptosystem

Sender: Nachricht m (plaintext/Klartext) + Ke (encryption Key) = c (cyphertext/Chiffrentext)

Empfänger: $c + Kd$ (decryption Key) = m

Definition 7.3. *Symmetrische Verfahren*

→ Folien

Problem:

Wie tauschen A und B den Schlüssel aus?

Lösung:

Definition 7.4. *Asymmetrische Verschlüsselung, Public Key Kryptografie*

a) Idee: Verschlüsselung ohne Schlüsselaustausch

1. m mit Schlüssel von A verschlüsseln, und an B schicken

2. B verschlüsselt m zusätzlich noch mit eigenem Schlüssel, und schickt m wieder an A zurück

3. A entfernt Schloss A, und schickt m wider an B zurück

4. B entfernt eigenen Schlüssel und kann m lesen.

oder einfacher:

1. B schickt Schloss an A

2. A verschlüsselt m mit Schloss von B, und schickt m wieder an B

3. B kann eigenes Schloss entfernen und m lesen

b) Public Key Verfahren:

Bob (will Nachricht empf.) besitzt 2 Schlüssel:

- öffentl. Schlüssel (public key) zum verschlüsseln non Nachrichten
- geheimer Schlüssel (private Key) zum entschlüsseln der Nachricht

c) Realisierung: Einwegfunktionen → Folien

d) Das RSA-Verfahren (Rivest, Shamir, Adleman, 1997)

Bob (Schlüsselerzeugung)

1. wählt zwei große PZ, p, q , bildet $n = p * q$
2. berechnet $\varphi(n) = (p - 1) * (q - 1)$
3. wählt e teilerfremd zu $\varphi(n)$
4. bestimmt $0 < d < \varphi(n)$ mit $ed \bmod \varphi(n) = 1$ (EEA: d ist Inverse zu $e \bmod \varphi(n)$)
(dann gilt: $\underbrace{ed = k * \varphi(n) + 1}_{(*)}$ für ein $k \in \mathbb{Z}$)
5. publickey: (n, e) , privatekey: d

Alice (Verschlüsseln)

1. Nachricht m , gegeben als Zahl, $0 \leq m < n$ (sonst in Blöcke zerlegen)
2. berechnet $c = m^e \bmod n$
3. sendet c an Bob

Bob (Entschlüsseln)

1. berechnet $c^d \bmod n = m$

Korrektheit:

$$\begin{aligned} c^d &= (m^e)^d = m^{ed} \\ &\stackrel{(*)}{=} m^{k\varphi(n)+1} \\ &= m^{k\varphi(n)} + m^1 \\ &= (m^{\varphi(n)})^k * m \equiv 1 \bmod n \text{ Satz von Euler 6.10 a)} \\ &= m(\bmod n) \end{aligned}$$

e) Bsp/Übung

f) Sicherheit von RSA

g) wie findet man große PZ? (Bitlänge 500 $\hat{=}$ 150 stellige Zahl)

- wähle zufällige Zahl im gewünschten Größenbereich
- prüfe alle "kleinen" PZ $< 10^6$ (Liste) als Teiler
- weiter mit PZ-Test
- keine PZ: starte erneut Test positiv: mit hoher Wahrscheinlichkeit PZ gefunden

Nach wie vielen Versuchen findet man so PZ?

Primzahlsatz:

$$\underbrace{\pi(x)}_{\text{Anz. PZ} \leq x} \sim \frac{x}{\ln x}$$

Anz. PZ $\leq x$

d.h. Erwartung nach $\ln(10^{150}) = 150 * \ln(10) \approx 350$ vielen Versuchen trifft man auf PZ.

Die meisten PZ-Tests beruhen auf dem kl. Satz von Fermat: (6.10 b))

$n \in \mathbb{N}, n \geq 2$ n PZ $\Leftrightarrow a^{n-1} \equiv 1 \bmod n$ für alle $2 \leq a < n$.

D.h.: findet man ein a mit $a^{n-1} \not\equiv 1 \bmod n$, so ist n keine PZ

8 Mehrdimensionale Analysis

Bisher (Mathe I): Folgen, Fkt. auf \mathbb{R} (Punkte sind reelle Zahlen)

Jetzt: auf \mathbb{R}^n , Punkte sind Vektoren mit n Einträgen

Definition 8.1. Norm, Betrag

a) Sei $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^n$, Norm/Betrag von x :

$$\|x\| = +\sqrt{x^T x} = +\sqrt{x_1^2 + \dots + x_n^2}$$

b) Abstand von $x, y \in \mathbb{R}^n$ ist $d(x, y) := \|x - y\|$

Definition 8.2. offene Mengen

a) Für $x \in \mathbb{R}^n$ und $\epsilon > 0$ heißt $K(x, \epsilon) := \{x \in \mathbb{R}^n \mid \|x - x_0\| < \epsilon\}$ die offene ϵ -Kugel von x_0 .

$K\left(\begin{pmatrix} 2 \\ 2 \end{pmatrix}, 1\right)$ Mittelpunkt ist $(2, 2)$. Alle Punkte mit Abstand < 1 liegen in Kugel. In \mathbb{R}^2 ist das ein Kreis, in \mathbb{R}^3 eine Kugel.

b) Eine Menge $D \subseteq \mathbb{R}^n$ heißt offen, falls es zu jedem $x \in D$ ein $\epsilon > 0$ ex. mit $K(x, \epsilon) \subseteq D$
 $\{x \in \mathbb{R}^n \mid \|x\| \leq 1\}$ nicht offen
 $\{x \in \mathbb{R}^n \mid \|x\| < 1\}$ offen da Rand nicht definiert

Definition 8.3. Folgen, Konvergenz

Seien x_k ($k = 1, 2, \dots$) Punkte im \mathbb{R}^n und $(x_k)_{k \in \mathbb{N}}$ Folge im \mathbb{R}^n

$(x_k)_{k \in \mathbb{N}}$ konvergiert gegen $a \in \mathbb{R}^n$

$(x_k \xrightarrow{k \rightarrow \infty} a)$ oder $\lim_{k \rightarrow \infty} x_k = a$ wenn gilt:

$\forall \epsilon > 0 \quad \exists N \in \mathbb{N}$ sodass $\|x_k - a\| < \epsilon \quad \forall k > N$.

Es gilt $(x_k)_{k \in \mathbb{N}} = \left(\begin{pmatrix} x_1^{(k)} \\ \vdots \\ x_n^{(k)} \end{pmatrix} \right) \rightarrow a = \begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} \Leftrightarrow$ Komponenten $x_i^{(k)} \rightarrow a_i \quad \forall i = 1 \dots n$

Die aus Mathe I beka. Begriffe (Divergenz, Nullfolge, ...) und Rechenregeln für Folgen gelten analog im \mathbb{R}^n

Beispiel 8.4.

$$\begin{pmatrix} 2 + \frac{1}{k} \\ (1 + \frac{1}{k})^k \end{pmatrix} \xrightarrow{k \rightarrow \infty} \begin{pmatrix} 2 \\ e \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} k \\ \frac{1}{k} \\ 3 \end{pmatrix}_{k \in \mathbb{N}} \quad \text{konv. nicht}$$

Definition 8.5. *Reelle Fkt. $\mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$*

- a) Eine reelle Funktion von mehreren Veränderlichen $f: D \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$

$$x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \mapsto \begin{pmatrix} f_1(x) \\ \vdots \\ f_m(x) \end{pmatrix} \text{ ordnet einem Vektor } x \in D \subseteq \mathbb{R}^n$$

$$\text{einen Vektor } f(x) = f(x_1, \dots, x_n) = \begin{pmatrix} f_1(x) \\ \vdots \\ f_m(x) \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^m \text{ zu.}$$

(f hängt also von n Veränderten/Veränderlichen ab)

- b) Je nach Dimension von Def. und Bildbereich unterscheidet man:

$m = 1$ $f: D \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ skalare Fkt.

Skalare Fkt. auf \mathbb{R}^2 ($m = 2$) lassen sich grafisch wie folgt darstellen:

Für $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ zeichne entweder

- den Graphen $\left\{ \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^3 \mid x, y \in \mathbb{R}, z = f(x, y) \right\}$ als Fläche im \mathbb{R}^3
- sog. Höhenlinien/Niveauflächen $\{(x, y) \mid f(x, y) = c\} \subseteq \mathbb{R}^2$ für mehrere $c \in \mathbb{R}$ fest gewählt.

$m > 1$ $f: D \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ Vektorwertige Fkt.

$n = 1$ $f: D \subseteq \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^m$ parametrisierte Kurve

($m = 2$: ebene Kurve, $m = 3$: Kurve im Raum)

Definition 8.6. *Stetigkeit*

- a) Skalare Fkt.: $f: D \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ heißt stetig in $a_0 \in D$, wenn für alle Folgen $(a_k)_{k \in \mathbb{N}}$ in D mit $\lim_{k \rightarrow \infty} a_k = a_0$ gilt: $\lim_{k \rightarrow \infty} f(a_k) = f(a_0)$
 f heißt stetig auf D , falls f stetig $\forall a_0 \in D$ ist.

- b) Vektorwertige Fkt.: $f: D \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$, $x \mapsto \begin{pmatrix} f_1(x) \\ \vdots \\ f_m(x) \end{pmatrix}$ heißt stetig in a_0 /stetig auf D

wenn alle $f_i: D \rightarrow \mathbb{R}$ ($1 \leq i \leq m$, f_i sind stetige Fkt.) in a_0 /auf D stetig sind.

- c) " *" wie in Mathe I gilt: Summen, Produkte, Quotienten, Kompositionen stetiger Funktionen sind stetig.

Beispiel 8.7.

- a) $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R} \quad f(x_1, \dots, x_n) = x_i$ ist stetig in a_0 (gilt für alle $a_0 \in \mathbb{R}^n$)

$$\text{Sei } (a_k)_{k \in \mathbb{N}} \text{ Folge im } \mathbb{R}^n \text{ mit } a_k := \begin{pmatrix} a_1^{(k)} \\ \vdots \\ a_n^{(k)} \end{pmatrix} \xrightarrow{k \rightarrow \infty} a_0 = \begin{pmatrix} a_1^{(0)} \\ \vdots \\ a_n^{(0)} \end{pmatrix}$$

Dann ist $\lim_{k \rightarrow \infty} f(a_k) = \lim_{k \rightarrow \infty} f(a_1^{(k)}, \dots, a_n^{(k)}) = \lim_{k \rightarrow \infty} a_i^{(k)} = a_i^{(0)}$

und $f(a_0) = f(a_1^{(0)}, \dots, a_n^{(0)}) = a_i^{(0)}$ wegen "*)" sind dann auch alle Polynomfkt. stetig (z.B. $f(x, y) = 3x^2y^2 + 4xy^2 + 7x - 3$)

- b) $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$

$$f(x, y) = \begin{cases} \frac{(x+y)^2}{xy} & , \text{ falls } (x, y) \neq (0, 0) \\ 0 & , \text{ falls } (x, y) = (0, 0) \end{cases}$$

ist stetig im $\mathbb{R}^2 \setminus \left\{ \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} \right\}$ (wegen a und "*)"

Verhalten in $\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$?

Betrachte Folge $(a_k)_{k \in \mathbb{N}}$ mit $a_k = \begin{pmatrix} \frac{1}{k} \\ \frac{1}{k} \end{pmatrix} \xrightarrow{k \rightarrow \infty} \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$

$$f(a_k) = f\left(\frac{1}{k}, \frac{1}{k}\right) = \frac{\left(\frac{1}{k} + \frac{1}{k}\right)^2}{\frac{1}{k} * \frac{1}{k}} = \frac{\left(\frac{2}{k}\right)^2}{\frac{1}{k^2}} = \frac{4}{k^2} * \frac{k^2}{1} = 4 \text{ also } \lim_{k \rightarrow \infty} f(a_k) = 4$$

aber $f(a_0) = f(0, 0) = 0$ also f nicht stetig in $\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$

(auch die Def. $f(0, 0) = 4$ hätte f nicht stetig gemacht, betrachte darum z.B. die Folge

$$(a_k) = \begin{pmatrix} \frac{1}{k} \\ \frac{1}{k} \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} \text{ dann ist } f(a_k) = 4.5 \neq f(a_0) = 4)$$

Definition 8.8. partielle Ableitung

Sei $D \subseteq \mathbb{R}^n$ offen, $f: D \rightarrow \mathbb{R}^m, a = (a_1, \dots, a_n)^T \in D$

- a) $f(x_1, \dots, x_n) = \begin{pmatrix} f_1(x_1, \dots, x_n) \\ \vdots \\ f_m(x_1, \dots, x_n) \end{pmatrix}$

heißt an der Stelle a partiell nach x_j ($j \in \{1, \dots, n\}$ differenzierbar, falls für jede Fkt. $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ gilt:

Die skalare Fkt. $f_i(a_1, \dots, a_{j-1}, x_j, a_{j+1}, \dots, a_n)$ linear Veränderlichen ("partielle Fkt.", alle x_k bis x_j durch entsprechendes a_k ersetzt.) ist an der Stelle a_j diff.bar, d.h.

$$\lim_{h \rightarrow 0} \frac{f_i(a_1, \dots, a_{j-1}, a_j + h, a_{j+1}, \dots, a_n) - f_i(a_1, \dots, a_n)}{h}$$

ex. für alle $1 \leq i \leq m$.

- b) Dieser Grenzwert heißt dann partielle Ableitung von f_i nach x_j an der Stelle a , $\frac{\partial f_i}{\partial x_j}(a)$

- c) Sind alle f_i nach allen x_j part. diff. in a , so heißt f partiell diffbar und man definiert die

$$\text{Jacobimatrix von } f \text{ an der Stelle } a \text{ durch } f'(a) := \begin{pmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1}(a) & \dots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n}(a) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial f_m}{\partial x_1}(a) & \dots & \frac{\partial f_m}{\partial x_n}(a) \end{pmatrix} \in M_{m,n}(\mathbb{R})$$

- d) Für skalare Fkt. ($m = 1$) besteht $f'(a)$ nur aus einer Zeile. Man bez. dann den Vektor

$$f'(a)^T = \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_1}(a) \\ \vdots \\ \frac{\partial f}{\partial x_n}(a) \end{pmatrix} = \nabla f(a) = \text{Grad} f(a) \in \mathbb{R}^n \text{ als } \underline{\text{Gradient von } f} \text{ im Punkt } a.$$

Beispiel 8.9.

a) $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}, \quad f(x, y) = 3xy + 4y$
 $\frac{\partial f}{\partial x}(x, y) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f((x+h), y) - f(x, y)}{h} = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{3(x+h)y + 4y - (3xy + 4y)}{h} = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{3hy}{h} = 3y$
kurz: sehe y als Konstante an, leite nach x ab!
 $\frac{\partial f}{\partial y}(x, y) = 3x + 4$

b) $f: \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}, \quad f(x, y, z) = e^x + y^2 + xz$
 $\frac{\partial f}{\partial x}(x, y, z) = e^x + 0 + z$
 $\frac{\partial f}{\partial y}(x, y, z) = 0 + 2y + 0$
 $\frac{\partial f}{\partial z}(x, y, z) = 0 + 0 + x$
 $f'(x, y, z) = \begin{pmatrix} e^x + z & 2y & x \end{pmatrix}$
 $f'(0, 0, 0) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$
 $\nabla f(x, y, z) = \begin{pmatrix} e^x + z \\ 2y \\ x \end{pmatrix}$

c) $f: \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^2$
 $f(x, y, z) = \begin{pmatrix} x + y \\ xyz \end{pmatrix}$
 $f'(x, y, z) = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ yz & xz & xy \end{pmatrix}$
 $f'(0, 0, 1) = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$

d) Bild:

Bemerkung 8.10.

- a) Der Gradient zeigt in der Richtung des steilsten Anstiegs einer Fkt. in einem gegebenen Punkt.
Er steht senkrecht auf den Höhenlinien.
- b) Ex. für f alle part. Abl. (d.h. Tangenten in Richtung x_j ex. $\forall j$), so muss f nicht stetig sein!
Mathe I: f diffbar. $\Rightarrow f$ stetig.
Mathe III: f diffbar. $\nRightarrow f$ stetig.
(Ü: am Bsp.: 8.7 b) ausprobieren)

Definition 8.11. *totale Differenzierbarkeit*

Sei $D \subseteq \mathbb{R}^n$ offen, $a \in D$

$f: D \rightarrow \mathbb{R}^m$ heißt in a (total) differenzierbar, wenn f in a partiell diffbar ist und geschrieben werden kann als

$$f(x) = f(a) + f'(a)(x-a) + R(x),$$

$f(x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^m$ $\in \mathbb{R}^m$ $\in M_{m,n}(\mathbb{R})$ $\in \mathbb{R}^n$ $\in \mathbb{R}^m$

wobei $R: D \rightarrow \mathbb{R}^m$ Abb. mit $\lim_{x \rightarrow a} \frac{\|R(x)\|}{\|x-a\|} = 0$ gilt.

f heißt (total) diffbar, wenn f in jedem Punkt von D diffbar ist.

(Für $n = 1, m = 1$ ist Def. 8.11 die Def. der Differenzierbarkeit aus Mathe I, denn

$$f(x) = f(a) + f'(a)(x-a) + R(x)$$

$$\Leftrightarrow \frac{f(x)-f(a)}{x-a} = f'(a) + \underbrace{\frac{R(x)}{x-a}}_{\rightarrow 0 \text{ für } x \rightarrow a}$$

”*” bedeutet: man kann f in der Nähe von a (da $R(x)$ nahe a klein wird) durch $g(x) = f(a) + f'(a)(x-a)$ ersetzen.

g heißt die lineare Approximation / Tangentialebene von f in a .

Beispiel 8.12. *Gleichung der Tangentialebene*

$$\text{an } f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}, \quad f(x, y) = x^2 + y^2 \text{ in } a = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$$

$$g(x) = f(a) + f'(a)(x-a)$$

$$g(x) = 5 + (2 \ 4) \begin{pmatrix} x-1 \\ y-2 \end{pmatrix}$$

$$f'(x, y) = (2x \ 2y) \Rightarrow f'(1, 2) = (2 \ 4)$$

$$g(x, y) = 5 + 2(x-1) + 4(y-2)$$

$$= 5 + 2x - 2 + 4y - 8$$

$$= 2x + 4y - 5$$

Satz 8.13. *Diffbar / Stetigkeit*

Ist $f: D \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ diffbar in $a \in D$, so ist f auch stetig in a .

Beweis:

$$\lim_{x \rightarrow a} f(x) \stackrel{\text{diffbar}}{=} \lim_{x \rightarrow a} (f(a) + \underbrace{f'(a)(x-a)}_{\text{beschr} \rightarrow 0} + \underbrace{R(x)}_{\rightarrow 0}) = f(a), \text{ also } f \text{ stetig.}$$

Bemerkung 8.14.

Für part. Abb. gilt:

wenn alle part. Abb. von $f: D \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ ex. und stetig sind, dann ist f diffbar.

Also: part. Abl. ex. und stetig $\stackrel{8.14}{\Rightarrow} f$ diffbar $\stackrel{8.13}{\Rightarrow} f$ stetig

Bemerkung 8.15. Ableitungsregeln

Die aus Mathe I bekannten Ableitungsregeln gelten weiterhin:

Sei $D \subseteq \mathbb{R}^n$ offen, $f, g: D \rightarrow \mathbb{R}^m$ in $a \in D$ differenzierbar, sei $\lambda \in \mathbb{R}$. Dann sind auch $f+g, \lambda f, f^T g$ in a diffbar und es gilt.

- a) $(f+g)'(a) = f'(a) + g'(a)$
- b) $(\lambda f)'(a) = \lambda f'(a)$
- c) $(f^T g)'(a) = f(a)^T g'(a) + g(a)^T f'(a)$

Weiter gilt auch die Kettenregel:

Seien $D_1 \subseteq \mathbb{R}^n, D_2 \subseteq \mathbb{R}^d$ offen, $g: D_1 \rightarrow D_2$ diffbar in $a \in D_1, f: D_2 \rightarrow \mathbb{R}^m$ diffbar in $g(a) \in D_2$. Dann ist $f \circ g: D_1 \rightarrow \mathbb{R}^m$ diffbar in a mit $(f \circ g)'(a) = f'(g(a)) * g'(a)$

Beispiel 8.16.

$$f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}, \quad f(x, y) = x^2 + 3y$$

$$h: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^2, \quad h(t) = \begin{pmatrix} \cos t \\ t \end{pmatrix}$$

$$f \circ h: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$$

$$(f \circ h)(t) = f(h(t)) = f \begin{pmatrix} \cos t \\ t \end{pmatrix} = \cos^2 t + 3t$$

$$(f \circ h)'(t) = (\text{direkt Mathe I}) = 2 * \cos t (-\sin t) + 3$$

$$\text{oder Kettenregel: } (f \circ h)'(t) = f'(g(t)) * h'(t)$$

$$= (2 \cos t \ 3) * \begin{pmatrix} -\sin t \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$= -2 \cos t \sin t + 3$$

$$f'(x, y) = (2x \ 3)$$

$$h'(t) = \begin{pmatrix} -\sin t \\ 1 \end{pmatrix}$$

Definition 8.17. Richtungsableitung

Sei $f: D \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}, \quad a \in D, \quad v \in \mathbb{R}^n$ mit $\|v\| = 1$

f heißt in a diffbar in Richtung v , wenn $\lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(a+h*v)-f(a)}{h}$ ex.

Der GW heißt dann die Richtungsableitung von f in Richtung v im Punkt a ,

$\frac{\partial f}{\partial v}(a)$ ($\hat{=}$ Anstieg von f an Stelle a in Richtung v)

Für diffbare Fkt. ex. alle Richtungsableitungen und es gilt $\frac{\partial f}{\partial v}(a) = f'(a) * v$

$$= \|f'(a)\| * \|v\| * \cos \alpha$$

$\Rightarrow \frac{\partial f}{\partial v}(a)$ wird am größten, wenn $\cos \alpha = 1$, also $\alpha = 0$ ist.

D.h., wenn v in Richtung des Gradienten zeigt ($f'(a)^T = \nabla f(a)$)

\Rightarrow Der Gradient zeigt also immer in die Richtung des steilsten Anstiegs der Fkt.! (vgl. 8.10)

Definition 8.18. *Stetig differenzierbare Funktionen*

Sei $D \subseteq \mathbb{R}^n$ offen, $f: D \rightarrow \mathbb{R}$

a) f heißt stetig differenzierbar, wenn f überall in D partiell differenzierbar ist und die partiellen Ableitungen $\frac{\partial f}{\partial x_j}(j = 1, \dots, n)$ alle in D stetig sind.

b) f heißt 2-mal stetig differenzierbar, wenn f stetig diffbar und außerdem auch alle partiellen Ableitungen $\frac{\partial f}{\partial x_j}(j = 1, \dots, n)$ stetig differenzierbar sind.

Die partielle Ableitung $\frac{\partial f}{\partial x_j}$ nach x_k wird mit $\frac{\partial^2 f}{\partial x_k \partial x_j}$ bezeichnet.

Statt $\frac{\partial^2 f}{\partial x_j \partial x_j}$ schreibt man auch $\frac{\partial^2}{(\partial x_j)^2}$

c) Analog s-mal stetig differenzierbar $\frac{\partial^s f}{\partial x_{j_s} \dots \partial x_{j_1}}$

Beispiel 8.19.

$$\begin{aligned} f: \mathbb{R}^2 &\rightarrow \mathbb{R}, & f(x, y) &= 3y + xy^2 \\ \frac{\partial f}{\partial x}(x, y) &= y^2 & \frac{\partial f}{\partial y}(x, y) &= 3 + 2xy \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial x}(x, y) &= 0 & \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x} &= 2y & \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} &= 2y & \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial y} &= 2x \end{aligned}$$

Satz 8.20. *Satz von Schwarz*

Sei $D \subseteq \mathbb{R}^n$ offen, $f: D \rightarrow \mathbb{R}$ s-mal stetig differenzierbar.

Dann ist $\frac{\partial^2 f}{\partial x_k \partial x_j} = \frac{\partial^2 f}{\partial x_j \partial x_k}$ für alle $j, k \in \{1, \dots, n\}$

(D.h.: Die Reihenfolge spielt beim mehrfachen partiellen Ableiten keine Rolle!)

Beweis mit dem 1. Mittelwertsatz der Differentialrechnung.

Definition 8.21. *Hessematrix*

Sei $D \subseteq \mathbb{R}^n$ offen, $f: D \rightarrow \mathbb{R}$ 2-mal stetig differenzierbar, $a \in D$.

Dann heißt $H_f(a) := (\frac{\partial^2 f}{\partial x_j \partial x_k}(a))_{\substack{j=1, \dots, n \\ k=1, \dots, n}}$

$$= \begin{pmatrix} \frac{\partial^2}{\partial x_1 \partial x_1}(a) & \frac{\partial^2}{\partial x_1 \partial x_2}(a) & \cdots & \frac{\partial^2}{\partial x_1 \partial x_n}(a) \\ \frac{\partial^2}{\partial x_2 \partial x_1}(a) & \frac{\partial^2}{\partial x_2 \partial x_2}(a) & \cdots & \frac{\partial^2}{\partial x_2 \partial x_n}(a) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial^2}{\partial x_n \partial x_1}(a) & \frac{\partial^2}{\partial x_n \partial x_2}(a) & \cdots & \frac{\partial^2}{\partial x_n \partial x_n}(a) \end{pmatrix}$$

die Hessematrix von f an der Stelle a .

Nach dem Satz von Schwarz (8.20) ist $H_f(a)$ symmetrisch!

Beispiel 8.22.

$$f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}, \quad f(x, y) = e^x + xy, \quad a = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\frac{\partial f}{\partial x} = e^x + y \quad \frac{\partial f}{\partial y} = x$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x} = e^x \quad \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial y} = 1 = \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} \quad \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial y} = 0$$

$$H_f(x, y) = \begin{pmatrix} e^x & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}, \quad H_f(a) = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$$

Definition 8.23. *lokale Extrema*

Sei $D \subseteq \mathbb{R}^1$, $f: D \rightarrow \mathbb{R}$, $a \in D$ a heißt Stelle eines lokalen Minimums (Maximums), wenn ein $\epsilon > 0$ ex. mit $f(n) \leq f(x) \quad \forall x \in K(a, \epsilon) \cap D$
 $(f(a) \geq f(x))$

Satz 8.24. *Notwendige Bedingung für lokale Extremstellen*

Sei f wie oben, D offen. Wenn $a \in D$ Stelle eines lokalen Extremums ist und in a die part. Abl. ex., dann ist

$$\nabla f(a) = \vec{0} = \text{Nullindex} \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$(f(a) =^T (0 \dots 0) = 0^T)$$

Beweis:

Sei a lok. Extremstelle von f .

Betrachte $K(a, \epsilon) \subseteq D$

Die Fkt. $\varphi: (-\epsilon, \epsilon) \rightarrow \mathbb{R}$

$$\varphi(t) = f(a + t * e_K) \quad K = \{1, \dots, n\}$$

besitzt bei $t = 0$ ein lokales Extremum.

$(\varphi(0) = f(a), \text{ kleiner oder größer als die Pkt. Werte drumrum})$

Mathe I

$$\Rightarrow \underbrace{\varphi(0) = 0}_{\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(a + h * e_K) + f(a)}{h} = \frac{\partial f}{\partial x_K}(a)}$$

Satz 8.25. *Hinreichende Bedingung für lokale Extremstellen*

Sei f wie oben, 2-mal stetig diffbar. $a \in D$

und $\nabla f(a) = \vec{0}$ (man sagt a ist kritischer Punkt von f)

Dann gilt:

a) $H_f(a)$ pos. definit $\Rightarrow a$ ist Stelle eines lokalen Minimums
 (alle EW von $H_f(a) \geq 0$)

b) $H_f(a)$ neg. definit $\Rightarrow a$ ist Stelle eines lokalen Maximums
 (alle EW von $H_f(a) < 0$)

c) $H_f(a)$ indefinit $\Rightarrow a$ ist Sattelpunkt
 (Sowohl pos. als auch neg. EW) (keine Extremstelle)

(Hat $H_f(a)$ nur EW ≥ 0 oder nur ≤ 0 und kommt 0 als EW vor, so ist (noch) keine Aussage möglich)

Beweis:

$H_f(a)$ ist pos. definit $\Rightarrow H_f(x)$ pos. definit für alle $x \in K(a, \xi)$

Für diese x gilt (mehrdim. Satz von Taylor (\rightarrow Folien))

$$\exists \xi \in (0, 1) \text{ mit } f(x) = f(a) + f'(a) * (x - a) + \underbrace{\frac{1}{2}(x - a)^T * H_f(a + \xi(x - a)) * (x - a)}_{0, \text{ da } H_f(x) \text{ pos. definit} \quad y^T H_f(a) > 0}$$

$\geq f(a)$, also ist a Stelle eins der Min.

(Max. analog)

Beispiel 8.26.

$$f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$$

- a) $f(x, y) = x^2 + y^2$
 $f'(x, y) = (2x \ 2y) \dots = (0 \ 0) \Rightarrow x = 0, y = 0$ der kritische Punkt $(0, 0)^T$
 $H_f(x, y) = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}, H_f(0, 0) = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$
 EW: $2 > 0 \stackrel{8.25}{\Rightarrow}$ lok. Minimum bei $(0, 0)^T$

Beispiel 8.27.

- a) ... 7.26
- b) $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}, \quad f(x, y) = x^2 + y^2$
 $f'(x, y) = (2x \ -2y) = (0 \ 0)$
 $\Rightarrow x = y = 0$, krit Punkt $\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$
 $H_f(x, y) = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & -2 \end{pmatrix}, \quad H_f(0, 0) = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & -2 \end{pmatrix}$
 EW: $2, -2 \Rightarrow$ Sattelpunkt in $\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$
- c) $f(x, y) = x^2 + y^4 + 2x$ ergibt krit. Punkt $\begin{pmatrix} -1 \\ 0 \end{pmatrix}$
 $H_f(-1, 0) = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & -0 \end{pmatrix}$, EW: $2, 0$
 \Rightarrow keine Aussage möglich
- d) $f(x, y) = 3xy - x^3 - y^3$ ergibt krit. Punkte: $\underbrace{\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}}_{\text{Sattelp.}}$ und $\underbrace{\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}}_{\text{lok. Max. stelle}}$
 $f(1, 1) = 3 - 1 - 1 = 1$

Beispiel 8.28. Extrema unter Nebenbedingungen (NB)

Lösen von Extremwertaufgaben wenn es zusätzliche Bedingungen gibt.

- a) Geg. $U \in \mathbb{R}$, welches Rechteck (Seiten x, y) mit Umfang U hat max. Fläche?
 d.h. Max. stekke der Fkt. $f(x, y) = x * y$ (Fläche)
 unter der NB dass $2x + 2y = U$ (constraints)
 d.h. finde Max. stelle von $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ auf der Menge
 $A := \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 \mid 2x + 2y = U, \ x, y \geq 0\} (\hat{=} \text{ Gerade in } \mathbb{R})$
- b) Post: Paket, $L + B + H \leq 200$ cm will Volumen maximieren
- c) Milchmädchenproblem

Definition 8.29. lok. Extr. bzgl. A

Seien $D, A \subseteq \mathbb{R}^n, \quad D \rightarrow \mathbb{R}, \quad a \in D \cap A$

Dann heißt a Stelle eines lokalen Maximums (Min.) von f bzgl. A wenn es ein $\epsilon > 0$ gibt mit
 $f(a) \geq f(x) \quad \forall x \in K(a, \epsilon) \cup A$

Beispiel 8.30.

Welcher Punkt auf der Hyperbel $xy = 3$ ist dem Nullpunkt am nächsten?

D.h. Minimieren $f(x, y) = \sqrt{x^2 + y^2}$ (Abstand von $\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$) unter der NB $x * y = 3$

→ Applet, Knet,...

Satz 8.31. *Lagrangesche Multiplikationsregel*

Sei $D \subseteq \mathbb{R}^n$ offen, $f: D \rightarrow \mathbb{R}$, $g: D \rightarrow \mathbb{R}^d$ ($d < n$) stetig diffbar

Sei $A := \{x \in D \mid g(x) = \vec{0}\}$ Nebenbedingung

Sei weiter $a \in D$ mit $\text{Rang}(g'(a)) = d$ (Jacobimatrix von g in a hat Rang d , d.h. alle Zeilen sind l.u.)

Ist a Stelle eines lok. Extremums von f bzgl. A (unter der NB von A), dann ex. $\lambda_1, \dots, \lambda_d \in \mathbb{R}$, so dass für die Fkt.

$F: D \rightarrow \mathbb{R}$, $F(x) = f(x) + \lambda_a, \dots, \lambda_d * g(x)$ gilt:

$$F'(a) = \vec{0} \quad (\nabla F(a) = 0)$$

$\lambda_1, \dots, \lambda_d$ heißen Lagrange Multiplikatoren.

Ist die NB skalar, d.h. $g: D \rightarrow \mathbb{R}$ ($d = 1$), so lautet der Satz:

Ist a lok. Extr. st. von f unter der NB $g(x) = 0$ dann gilt:

$$(F(x) = f(x) + \lambda * g(x), \quad \underbrace{F'(a)}_{f'(a) + \lambda * g'(a)} = \vec{0})$$

$$\nabla f(a) + \lambda * \nabla g(a) = \vec{0}$$

für ein $\lambda \in \mathbb{R}$, d.h. $\nabla f, \nabla g$ sind parallel

Beispiel 8.32.

a) $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$, $f(x, y) = 3x + 2y$

$$A = \left\{ \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \mid x^2 + y^2 = 1 \right\}$$

d.h. $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$, $g(x, y) = 1 + x^2 - y^2$ ($= 0$)

$$F(x, y) = 3x + 2y + \lambda(1 - x^2 - y^2)$$

$$\frac{\partial F}{\partial x} F(x, y) = 3 - 2\lambda x \stackrel{!}{=} 0 \text{ I}$$

$$\frac{\partial F}{\partial y} F(x, y) = 2 - 2\lambda y \stackrel{!}{=} 0 \text{ II}$$

NB: III: $1 - x^2 - y^2 = 0$

löse 3 Gl. erhalte $\lambda^2 = \frac{13}{4}$, $y = \pm \frac{2}{\sqrt{13}}$, $\lambda = \pm \frac{3}{\sqrt{13}}$

mögl. Extr. stl sind also $a_1 = (\frac{3}{\sqrt{13}}, \frac{2}{\sqrt{13}})^T$, $a_2 = (-\frac{3}{\sqrt{13}}, -\frac{2}{\sqrt{13}})^T$

$$f(a_1) = \sqrt{13}, \quad f(a_2) = -\sqrt{13} \quad \leftarrow \text{Extremwerte}$$

b) → Skript