

8. VL PWT

- nach Wiederholung: Lineare Algebra

(e) Potenzen von Matrizen:

$$\bar{A}^n = \underbrace{\bar{A} \cdot \bar{A} \cdot \bar{A} \cdots \bar{A}}_{\text{"n-mal"}}$$

(f) Transponierte Matrixmultiplikation
 $(\bar{A} \bar{B})^T = \bar{B}^T \bar{A}^T$ } geeignete Zeilen-/Spaltenzahl

- nochmal (d): Matrixmultiplikation

- ist in Allg. nicht kommutativ:

$$\bar{A} \cdot \bar{B} \neq \bar{B} \cdot \bar{A}$$

$$\bar{A} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}; \quad \bar{B} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\bar{A} \cdot \bar{B} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$$

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

2.1.3 Norm und Skalarprodukt

Definition 2.1.3.1: Sei \bar{x} ein $(1 \times n)$ -Vektor und \bar{y} ein $(n \times 1)$ -Vektor. Ihr Skalarprodukt (oder inneres Produkt) ist

$$\bar{x} \cdot \bar{y} = \sum_{i=1}^n x_i y_i$$

\bar{x} und \bar{y} heißen orthogonal, wenn $\bar{x} \cdot \bar{y} = 0$, d.h. die Vektoren stehen im rechten Winkel aufeinander.

Definition 2.1.3.2: Die euklidische Norm (oder „Länge“) $\|\bar{x}\|$ eines $(n \times 1)$ -Vektors \bar{x} ist

$$\|\bar{x}\| = \sqrt{\bar{x}^T \bar{x}} = \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2}$$

Der Vektor \bar{x} heißt normiert, wenn $\|\bar{x}\| = 1$.

- Beispiel: $\bar{x} = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}$

$$\|\bar{x}\| = \sqrt{\bar{x}^T \bar{x}} = \sqrt{(1 \ 2 \ 3) \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}}$$

$$= \sqrt{1^2 + 2^2 + 3^2} = \underline{\underline{\sqrt{14}}}$$

2.1.4 Lineare Unabhängigkeit

- Linearkombination: Erzeuge aus Vektors \bar{x}
durch Skalarmultiplikation und Addition anderer
Vektoren

- Beispiel 1: $\bar{x} = a_1 \bar{x}_1 + a_2 \bar{x}_2, a_i \in \mathbb{R}$

- " 2: $\bar{x}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}, \bar{x}_2 = \begin{pmatrix} 4 \\ 5 \\ 6 \end{pmatrix}, \bar{x}_3 = \begin{pmatrix} -1 \\ -2 \\ -3 \end{pmatrix}$

$$\bar{x}_4 = \begin{pmatrix} -4 \\ -5 \\ -6 \end{pmatrix}$$

$$\begin{aligned}
 - \quad \bar{x} &= 1 \cdot \bar{x}_1 + 0 \bar{x}_2 + 3 \cdot \bar{x}_3 - 2 \cdot \bar{x}_4 \\
 &= \begin{pmatrix} 1 & -3 & +8 \\ 2 & -6 & +10 \\ 3 & -9 & +12 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 6 \\ 6 \\ 6 \end{pmatrix}
 \end{aligned}$$

- Beispiel 2'

$$\bar{x} = -3\bar{x}_1 + \bar{x}_2 - \bar{x}_3 - \bar{x}_4 = \begin{pmatrix} 6 \\ 6 \\ 6 \end{pmatrix}$$

- Darstellung von \bar{x} als Linearkombination von $\bar{x}_1, \bar{x}_2, \bar{x}_3$ und \bar{x}_4 nicht eindeutig

Definition 2.1.4.1 Falls die Linearkombination

$$a_1 \bar{x}_1 + a_2 \bar{x}_2 + \dots + a_n \bar{x}_n = \bar{0}$$

nur die Lösung $a_1 = a_2 = \dots = a_n = 0$ besitzt,
 heißen die Vektore $\bar{x}_1, \bar{x}_2, \dots, \bar{x}_n$ linear
 unabhängig. Sie heißen linear abhängig, wenn die

obige Linear-Kombination andere Lösung hat

- Wenn $\vec{x}_1, \vec{x}_2, \dots, \vec{x}_n$ linear abhängig sind, kann mindestens einer von ihnen als Linear-Kombination der anderen dargestellt werden.

- Beispiel: $\vec{x}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}, \vec{x}_2 = \begin{pmatrix} 4 \\ 5 \\ 6 \end{pmatrix}, \vec{x}_3 = \begin{pmatrix} -1 \\ -2 \\ -3 \end{pmatrix}$

- z. B. $\vec{x}_3 = -\vec{x}_1$

- Aber \vec{x}_2 kann nicht als Linearkombination von \vec{x}_1 und \vec{x}_3 erzeugt werden.

2.1.5 Der Rang einer Matrix

Definition 2.1.5.1 Der Rang $\text{rg}(\bar{A})$ einer

Matrix \bar{A} ist die maximale Anzahl an linear unabhängigen Spalten von \bar{A}

- Anmerkung: Der Rang kann genauso über

die Zahl linear unabhängiger Zeilen definiert
wird.

$$\text{rg}(\bar{A}) = \text{rg}(\bar{A}^T)$$

- Es gilt für $(m \times n)$ -Matrix:

$$\text{rg}(\bar{A}) \leq \min(m, n)$$

Definition 2.1.5.1 Eine quadratische Matrix

\bar{A} heißt regulär, falls sie den vollen Rang
hat, d.h. $\text{rg}(\bar{A}) = n$ ($(n \times n)$ -Matrix \bar{A}).

2.1.6 Koeffizientenmatrix und Gleichungssysteme

- lineares Gleichungssystem

$$\begin{aligned} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n &= b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n &= b_2 \\ \vdots & \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n &= b_m \end{aligned} \quad (2.1.6.1)$$

- In Matrixschreibweise

$$\bar{A}\bar{x} = \bar{b} \quad (2.16.2)$$

mit $(m \times n)$ -Matrix \bar{A}

und $(n \times 1)$ -Vektor \bar{x} und $(m \times 1)$ -Vektor \bar{b}

- Erweiterte Koeffizientenmatrix (\bar{A}, \bar{b})

$$\left(\begin{array}{ccc|c} a_{11} & \dots & a_{1n} & b_1 \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} & b_m \end{array} \right)$$

- Lösbarkeit von linearen Gleichungssystemen:

Ein System von m linearen Gleichungen $\bar{A}\bar{x} = \bar{b}$

mit n Unbekannten hat

(i) Keine Lösung, wenn $\text{rg}(\bar{A}) < \text{rg}(\bar{A}, \bar{b})$

(dann ist \bar{b} von $\bar{a}_1, \bar{a}_2, \dots, \bar{a}_n$ linear

unabhängig)

(ii) genau eine Lösung, wenn $\text{rg}(\bar{A}) = \text{rg}(\bar{A}, \bar{b})$

(iii) unendlich viele Lösungen, wenn

$$\text{rg}(\bar{A}) = \text{rg}(\bar{A}, \bar{b}) = k < n$$

- linear homogene Gleichungssysteme

$$\bar{A}\bar{x} = \bar{0} \quad (2.1.6.3)$$

- Es gilt: $\text{rg}(\bar{A}) = \text{rg}(\bar{A}, \bar{0})$, weil $\bar{0}$
wie von anderen Vektoren linear unabhängig ist

(i) genau eine Lösung, wenn $\text{rg}(\bar{A}) = n$

$$\bar{x} = \bar{0} \quad (\text{triviale Lösung})$$

(iii) unendlich viele von Null verschiedene
Lösungen, wenn $\text{rg}(\bar{A}) = k < n$

2.7.7 Die inverse Matrix

- Beispiel: $\bar{A}\bar{x} + \bar{y} = \bar{x}$ (2.7.7.1)

- Nach \bar{x} auflösen?

$$\bar{y} = \bar{x} - \bar{A}\bar{x} \quad (2.7.7.2)$$

$$\Leftrightarrow \bar{y} = (\bar{I} - \bar{A})\bar{x}$$

- Wie kann man durch $(\bar{I} - \bar{A})$ „teilen“?

- reelle Zahl: $y = (1-a)x$ (2.7.7.3)

$$\Leftrightarrow \frac{y}{(1-a)} = x$$

- Division möglich, weil die inverse Zahl $(1-a)^{-1}$ definiert ist, für die gilt: $(1-a)^{-1}(1-a) = 1$

Definition 2.7.7.4 Falls für eine quadratische

Matrix \bar{A} eine Matrix \bar{A}^{-1} mit der Eigenschaft

$$\bar{A} \cdot \bar{A}^{-1} = \bar{A}^{-1} \bar{A} = \bar{I}$$

existiert, dann heißt \bar{A}^{-1} die inverse Matrix von \bar{A}

- Anmerkung: \bar{A}^{-1} existiert nur im Falle quadratischer Matrizen

- Lösung von (2.1.7.2)

$$\bar{y} = (\bar{I} - \bar{A})\bar{x} \quad \left. \begin{array}{l} \text{von links} \\ \text{mit } (\bar{I} - \bar{A})^{-1} \\ \text{multiplizieren} \end{array} \right\} \quad (2.1.7.4)$$
$$(\bar{I} - \bar{A})^{-1} \bar{y} = \bar{x}$$

- Aber existiert $(\bar{I} - \bar{A})^{-1}$ überhaupt?

- 0^{-1} existiert nicht!

- Beispiel: $\bar{A} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$ } nicht regulär

- Jedes beliebige Produkt $\bar{A}\bar{B}$ enthält in der letzten Zeile ausschließlich Nullen, kann also nicht $= \bar{I}$ sein

- \bar{A} ist nicht invertierbar!

- Vollgeneralisierbar:

\bar{A} ist invertierbar $\Leftrightarrow \bar{A}$ ist regulär

2.7.8 Die Determinante

Definition 2.7.8.1 Die Determinante ist eine

Funktion, die jeder $(n+n)$ -Matrix \bar{A} eine

reelle Zahl $\det(\bar{A})$ zuordnet und die

folgende Eigenschaften* hat:

(1) $\det(\bar{A}) = 0$, falls ein Spaltenvektor
von \bar{A} der Nullvektor ist

(2) die Spaltenvektoren von \bar{A} sind genau
dann linear abhängig, wenn $\det(\bar{A}) = 0$

(3) die Matrix \bar{A} ist genau dann
invertierbar, wenn $\det(\bar{A}) \neq 0$

* Die Determinante hat noch weitere Eigenschaften,
von denen wir hier absehen

2.1.9 Bestimmung von Determinante

2.1.9.1 (2x2)-Matrize

$$\det(\bar{A}) = |\bar{A}| = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix}$$

$$= a_{11} \cdot a_{22} - a_{12} \cdot a_{21}$$

(2.1.9.2)

- Beispiel: $\bar{A} = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}$

$$\det(\bar{A}) = 1 \cdot 4 - 2 \cdot 3 = \underline{\underline{-2}}$$

2.1.9.2 (3x3)-Matrize

- Regel von Sarrus:

$$\det(\bar{A}) = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix}$$

$$= \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & | & a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & | & a_{21} & a_{22} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & | & a_{31} & a_{32} \end{vmatrix}$$

$$= a_{11}a_{22}a_{33} + a_{12}a_{23}a_{31} + a_{13}a_{21}a_{32}$$

$$- a_{31}a_{22}a_{13} - a_{32}a_{23}a_{11} - a_{33}a_{21}a_{12} \quad (2.1.9.2.1)$$

- Beispiel:

$$\bar{A} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{pmatrix} \quad ; \quad \begin{vmatrix} 1 & 2 & 3 & | & 1 & 2 \\ 4 & 5 & 6 & | & 4 & 5 \\ 7 & 8 & 9 & | & 7 & 8 \end{vmatrix}$$

$$\det(\bar{A}) = 1 \cdot 5 \cdot 9 + 2 \cdot 6 \cdot 7 + 3 \cdot 4 \cdot 8$$

$$- 7 \cdot 5 \cdot 3 - 8 \cdot 6 \cdot 1 - 9 \cdot 4 \cdot 2$$

$$= \underline{\underline{0}}$$

- \bar{A} ist nicht invertierbar! \rightarrow linear Abhängigkeit