

Woche 3

CR-Zerlegung (Primzahlzerlegung: $1001 = 7 \cdot 11 \cdot 13$)

Lemma 2.23: Sei A eine $m \times n$ Matrix mit Rang r (Def. 2.9). Sei C die $m \times r$ Untermatrix mit den unabh. Spalten. Dann gibt es eine eindeutige Matrix $R \in \mathbb{R}^{r \times n}$, so dass $A = C \cdot R$.

$$\underbrace{A}_{m \times n} = \underbrace{C}_{m \times r} \cdot \underbrace{R}_{r \times n}$$

Beispiel mit $r=1$. (Siehe Lemma 2.21):

$$\begin{bmatrix} 2 & 4 & 6 \\ 3 & 6 & 9 \end{bmatrix} = \underbrace{\begin{bmatrix} 2 \\ 3 \end{bmatrix}}_C \cdot \underbrace{\begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \end{bmatrix}}_R$$

Beweis: A und C haben den gleichen Spaltenraum (Lemma 2.10) \Rightarrow Spalte v_j von A ist eine Linearkombination der Spalten von C :

$$v_j = C x_j, \quad x_j \in \mathbb{R}^r$$

Das heißt:

$$A = \begin{bmatrix} | & | & & | \\ v_1 & v_2 & \dots & v_n \\ | & | & & | \end{bmatrix} = C \underbrace{\begin{bmatrix} | & | & & | \\ x_1 & x_2 & \dots & x_n \\ | & | & & | \end{bmatrix}}_R = C R$$

C hat linear unabh. Spalten (Korollar 1.20)

\Rightarrow Die Vektoren x_1, x_2, \dots, x_n und somit auch R sind eindeutig (Lemma 1.21).

$$T_A \left(\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} \right) = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_2 \\ x_1 \end{bmatrix} \text{ "Vertauschung"}$$

Beob. 2.26: Sei A eine $m \times n$ Matrix, $x, y \in \mathbb{R}^n$,

$\lambda \in \mathbb{R}$. Dann gilt:

$$(i) T_A(x+y) = T_A(x) + T_A(y)$$

$$(ii) T_A(\lambda x) = \lambda T_A(x).$$

$$(i)+(ii): T_A(\lambda x + \mu y) = \lambda T_A(x) + \mu T_A(y)$$

Beweis: zu prüfen: (i) $A(x+y) = Ax + Ay$;

(ii) $A(\lambda x) = \lambda Ax$. Beides gilt

nach Regeln der Vektoraddition,

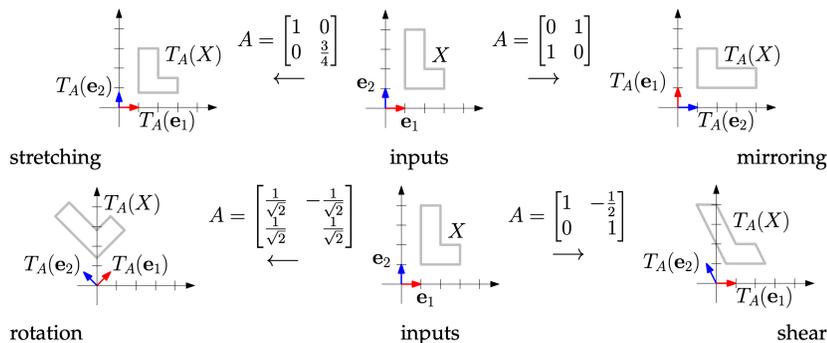
Skalarmultiplikation, Matrix-Vektor-

Multiplikation.

Transformation einer Menge X von Eingaben:

$$T_A(X) := \{ T_A(x) : x \in X \}$$

Beispiele ($\mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$): "Verzerrung des Raums"



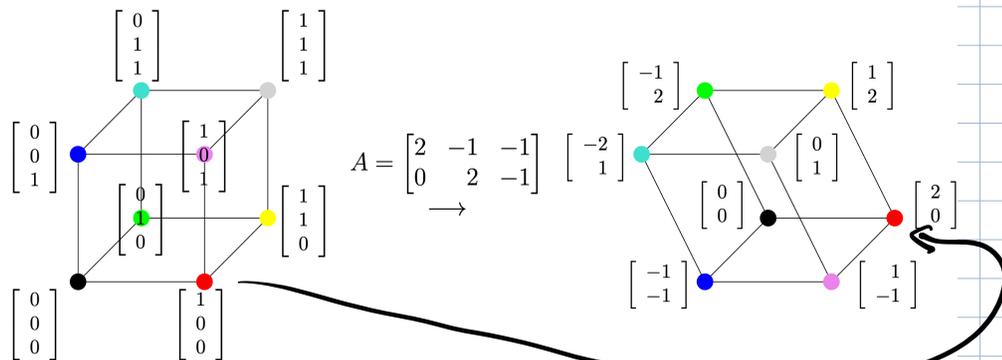
$$T_A(e_1) = A e_1 : \text{erste Spalte von } A$$

$T_A(e_2) = A e_2$: zweite Spalte von A

Beispiel ($\mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^2$): Orthogonale Projektion

Eingabe: 3-d Einheitswürfel; Ausgabe: 2-d

Projektion:



Lineare Transformation: $\begin{bmatrix} 2 & -1 & -1 \\ 0 & 2 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 0 \end{bmatrix}$

Def. 2.27: Eine Funktion $T: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ heißt

lineare Transformation, wenn für alle

$x, y \in \mathbb{R}^n$ und alle $\lambda \in \mathbb{R}$ die folgenden

zwei Axiome gelten:

(i) $T(x+y) = T(x) + T(y)$

(ii) $T(\lambda x) = \lambda T(x)$.

(i)+(ii): $T(\lambda x + \mu y) = \lambda T(x) + \mu T(y)$.

Jedes T_A ist eine lineare Transformation

„kommutatives Diagramm“: Jeder Weg führt zum gleichen Ergebnis.

$$\begin{array}{ccc}
 x, y & \xrightarrow{T} & T(x), T(y) \\
 + \downarrow & & \downarrow + \\
 x + y & \xrightarrow{T} & T(x + y) = T(x) + T(y)
 \end{array}$$

$$\begin{array}{ccc}
 x & \xrightarrow{T} & T(x) \\
 \cdot \lambda \downarrow & & \downarrow \cdot \lambda \\
 \lambda x & \xrightarrow{T} & T(\lambda x) = \lambda T(x)
 \end{array}$$

Beispiele:

$$- T(x) = \sum_{i=1}^n x_i$$

linear, weil $T = T_A$ für ...

$$\begin{aligned}
 A &= [1 \ 1 \ \dots \ 1] \\
 (Ax &= \sum_{i=1}^n x_i) \\
 \parallel \\
 [1 \ 1 \ \dots \ 1] & \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \sum_{i=1}^n x_i
 \end{aligned}$$

$$- T(x) = 0 \in \mathbb{R}^m$$

$\underbrace{\quad}_{\mathbb{R}^n}$

$$A = 0 \in \mathbb{R}^{m \times n}$$

$$- T(x) = x$$

$$A = I \quad (Ix = x)$$

Gegenbeispiele:

$$- T(x) = \underbrace{\sum_{i=1}^n |x_i|}_{1\text{-Norm}}$$

Verletztes Axiom

(ii) Falls $x \neq 0$, $\lambda < 0$, dann
ist $T(\lambda x) > 0$ aber
 \neq
 $\lambda T(x) < 0$

$$- T(x) = u, \quad u \neq 0$$

(i): $T(x+y) \neq u$, aber
 $\underbrace{T(x)} + \underbrace{T(y)} = 2u$

Lemma 2.28: Sei $T: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ eine lineare

Transformation, $x_1, x_2, \dots, x_2 \in \mathbb{R}^n$, $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_2 \in \mathbb{R}$.

Dann gilt:

$$T\left(\sum_{j=1}^{\ell} \lambda_j x_j\right) = \sum_{j=1}^{\ell} \lambda_j T(x_j).$$

$$\ell=0: T(0) = 0 \quad (\text{stimmt nach (ii): } \begin{matrix} \text{(ii)} \\ T(0) = T(0 \cdot 0) = 0 \cdot T(0) \\ = 0 \end{matrix})$$

$$\ell=1: \text{(ii)}$$

$$\ell=2: \text{(i) + (ii)}$$

$\ell > 2$? Nächstes Mal ∇

$$\begin{aligned} \text{Beweis: } T\left(\sum_{j=1}^{\ell} \lambda_j x_j\right) &= T\left(\sum_{j=1}^{\ell-1} \lambda_j x_j + \lambda_{\ell} x_{\ell}\right) \\ &\stackrel{\text{(i)}}{=} T\left(\sum_{j=1}^{\ell-1} \lambda_j x_j\right) + T(\lambda_{\ell} x_{\ell}) \\ &\stackrel{\text{(ii)}}{=} \underbrace{T\left(\sum_{j=1}^{\ell-1} \lambda_j x_j\right)}_{=} + \lambda_{\ell} T(x_{\ell}). \end{aligned}$$

Das gleiche für $\ell-1$:

$$T\left(\sum_{j=1}^{\ell} \lambda_j x_j\right) = T\left(\sum_{j=1}^{\ell-2} \lambda_j x_j\right) + \lambda_{\ell-1} T(x_{\ell-1}) + \lambda_{\ell} T(x_{\ell})$$

Wiederhole für $\ell-2, \dots, 1$:

$$\begin{aligned} T\left(\sum_{j=1}^{\ell} \lambda_j x_j\right) &= T\left(\sum_{j=1}^0 \lambda_j x_j\right) + \lambda_1 T(x_1) + \dots + \lambda_{\ell-1} T(x_{\ell-1}) \\ &\quad + \lambda_{\ell} T(x_{\ell}) \\ &= \lambda_1 T(x_1) + \dots + \lambda_{\ell-1} T(x_{\ell-1}) + \lambda_{\ell} T(x_{\ell}). \\ &= \sum_{j=1}^{\ell} \lambda_j T(x_j) \end{aligned}$$

Beweis per Induktion (ohne „Wiederholung“):

Für $l=0$, direkter Beweis: $T(0)=0 \checkmark$

Für $l>0$, Induktionsschritt: wenn es für $l-1$ gilt,
dann gilt es für l Induktionshypothese

Danach wissen wir: es gilt für alle l .

Induktionsschritt:

$$\begin{aligned} T\left(\sum_{j=1}^l \lambda_j x_j\right) & \stackrel{(i),(ii)}{=} T\left(\underbrace{\sum_{j=1}^{l-1} \lambda_j x_j}_{=} + \lambda_l T(x_l)\right) \\ \text{Induktionshypothese} \rightarrow & = \underbrace{\sum_{j=1}^{l-1} \lambda_j T(x_j)}_{=} + \lambda_l T(x_l) \\ & = \sum_{j=1}^l \lambda_j T(x_j). \end{aligned}$$

Clicker: $A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ v_1 & v_2 & v_3 \end{bmatrix}$, Spalten sind linear
abhängig
 $\uparrow \uparrow \uparrow$
 $\in \mathbb{R}^2$

$\Rightarrow 0$ ist nichttriviale Linearkombination.

Mit anderen Worten: es gibt $x \neq 0: Ax=0$.

\uparrow
Matrix-Vektor-Multiplikation
= Linearkombination der Spalten

$$Ax := x_1 v_1 + x_2 v_2 + x_3 v_3 = 0$$

Die Matrix einer linearen Transformation:

Theorem 2.29: Sei $T: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ eine lineare

Transformation. Dann gibt es eine eindeutige $m \times n$ Matrix A , so dass $T = T_A$ (d.h. $T(x) = T_A(x)$ für alle $x \in \mathbb{R}^n$)

Beweis: Für $T = T_A$ brauchen wir insbesondere
 $T(e_j) = T_A(e_j) = Ae_j$ (Spalte j von A)
 \uparrow
 j -te Einheitsvektor, $j=1, \dots, n$.

Einzigste Kandidation für A :

$$A = \begin{bmatrix} | & | & & | \\ T(e_1) & T(e_2) & \dots & T(e_n) \\ | & | & & | \end{bmatrix}$$

Das funktioniert! Für alle $x \in \mathbb{R}^n$ gilt:

$$T_A(x) = Ax = \sum_{j=1}^n x_j T(e_j)$$

\uparrow Def. 2.25 \uparrow Def. 2.4 (Matrix-Vektor-Multiplikation)

Lemma 2.28 $\longrightarrow = T\left(\sum_{j=1}^n x_j e_j\right) = T(x).$

\uparrow z. B.

$$x_1 \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} + x_2 \cdot \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \underbrace{\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}}_x$$

Lineare Transformationen und Matrixmultiplikation

Lemma 2.30: Seien $T_A: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^a$ und

$T_B: \mathbb{R}^b \rightarrow \mathbb{R}^n$ zwei lineare Transformationen. Dann gilt:

$$T_A(T_B(x)) = T_{AB}(x), \text{ für alle } x \in \mathbb{R}^b.$$

Beweis: $T_A(T_B(x)) = A(Bx) \underset{\uparrow}{=} (AB)x = T_{AB}(x).$

Assoziativität

Lineare Gleichungssysteme (3.1)

Alterspuzzle (0.3):

$$D = 2S$$

$$D = C + 3$$

$$D + S + C = 17$$

Standardform

$$x_1 - 2x_2 = 0$$

$$x_1 - x_3 = 3$$

$$x_1 + x_2 + x_3 = 17$$

$$(x_1 = D; x_2 = S; x_3 = C)$$

Def. 3.1 Ein lineares Gleichungssystem in m Gleichungen und n Variablen x_1, x_2, \dots, x_n ist von der Form

$$Ax = b:$$

$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}$	$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$	$=$	$\begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}$
$\underbrace{\hspace{10em}}_{A, m \times n}$	$\underbrace{\hspace{2em}}_{x \in \mathbb{R}^n}$		$\underbrace{\hspace{2em}}_{b \in \mathbb{R}^m}$
Koeffizientenmatrix	↑ Vektor der Variablen		rechte Seite

Gleichung i : $a_{i1}x_1 + a_{i2}x_2 + \dots + a_{in}x_n = b_i$

Die a_{ij} und b_i stehen für bekannte reelle Zahlen.

Die x_j stehen für unbekannte reelle Zahlen.

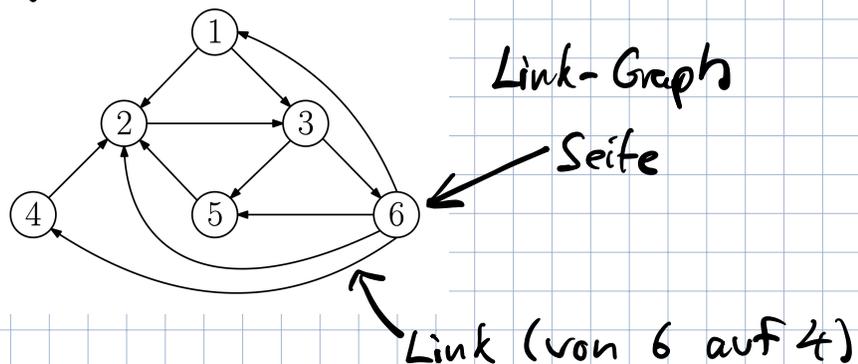
Lösen des Gleichungssystems: finde $x \in \mathbb{R}^3$,
so dass $Ax = b$ gilt.

Alterspuzzle:
$$\underbrace{\begin{bmatrix} 1 & -2 & 0 \\ 1 & 0 & -1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}}_A \underbrace{\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix}}_x = \underbrace{\begin{bmatrix} 0 \\ 3 \\ 17 \end{bmatrix}}_b$$

Beobachtung 3.2: Sei A eine $m \times n$ Matrix. Die
Spalten von A sind linear unabhängig gdw
das System $Ax = 0$ eine eindeutige Lösung hat
($x = 0$).

Beweis: eindeutige Lösung $\Leftrightarrow 0$ kann nur als triviale
Linear kombination (Ax) der Spalten geschrieben
werden. \Leftrightarrow Die Spalten sind linear unabhängig
(Lemma 1.19).

Anwendung: Page Rank (Google)



Welche Seite ist am relevantesten?

Mass aller Schule : Anzahl Zitate (Seite 2 mit 4 Zitaten gewinnt).

PageRank - Prinzipien:

- Zitate von relevanten Seiten zählen mehr
- Zitate von Seiten, die viele Seiten zitieren, zählen weniger.

Relevanz : Summe der Relevanzen der zitierenden Seiten, jeweils geteilt durch die Anzahl der Seiten, die sie zitiert :

$$x_2 = \frac{x_1}{2} + x_4 + x_5 + \frac{x_6}{4}$$

(analog für die anderen Seiten).

System von 6 linearen Gleichungen in 6 Variablen!

Leider mit nutzloser Lösung $x = 0$.

Fix: Dämpfungsfaktor d nahe an 1 (z. B. $d = \frac{7}{8}$):

$$x_2 = (1-d) + d \left(\frac{x_1}{2} + x_4 + x_5 + \frac{x_6}{4} \right).$$

Eindeutige Lösung! (Für $d = \frac{7}{8}$)

$$x_1 = 0.31797, x_2 = 1.6761, x_3 = 1.7307, x_4 = 0.31797, x_5 = 1.0751, x_6 = 0.88217.$$

↑
Seite 3 gewinnt!

