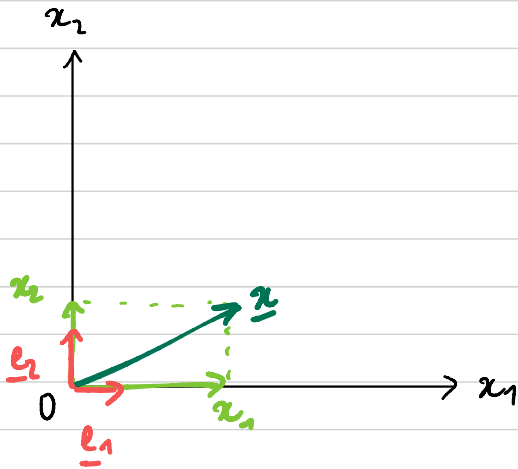


§1. lineare Gleichungssysteme

18.09.20

§ 1.1 Motivation, Vektoren, Matrizen

Schule:



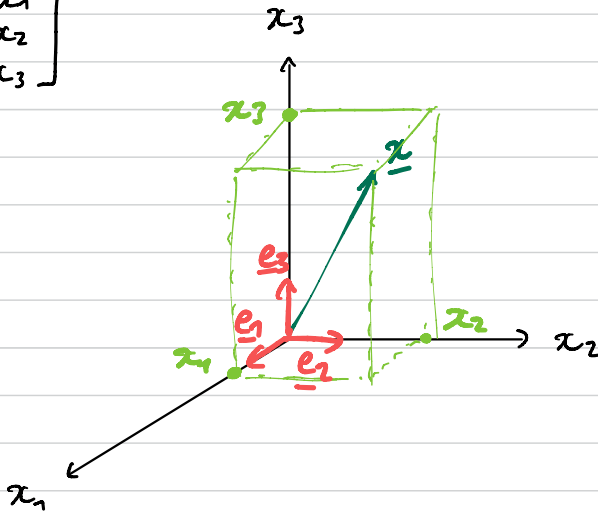
$$\underline{x} \in \mathbb{R}^2 \quad \underline{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$$

$$\underline{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = x_1 \underbrace{\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}}_{\underline{e}_1} + x_2 \underbrace{\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}}_{\underline{e}_2} = x_1 \underline{e}_1 + x_2 \underline{e}_2$$

 $x_1, x_2 \in \mathbb{R}$, Skalare

 lineare Kombination von $\underline{e}_1, \underline{e}_2$
 (in Physik: Überlagerung von Kräften)

$$\underline{x} \in \mathbb{R}^3 = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix}$$



$$\underline{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = x_1 \underbrace{\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}}_{\underline{e}_1} + x_2 \underbrace{\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}}_{\underline{e}_2} + x_3 \underbrace{\begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}}_{\underline{e}_3} = x_1 \underline{e}_1 + x_2 \underline{e}_2 + x_3 \underline{e}_3$$

 $x_1, x_2, x_3 \in \mathbb{R}$, Skalare.

 lineare Kombination von $\underline{e}_1, \underline{e}_2, \underline{e}_3$ -

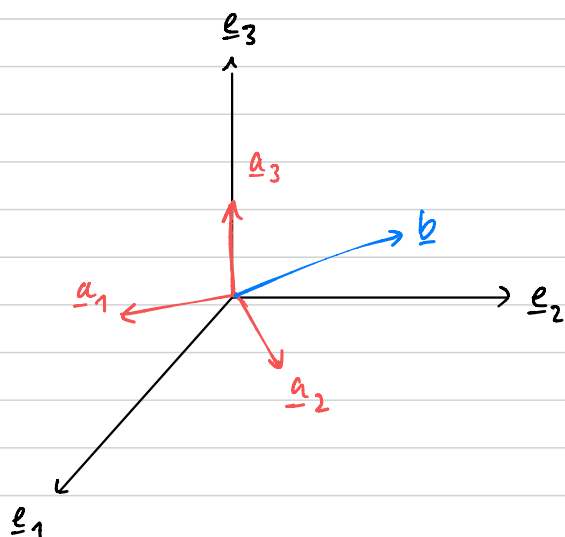
$$\mathbb{R}^n \ni \underline{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = x_1 \underline{e}_1 + x_2 \underline{e}_2 + x_3 \underline{e}_3 + \dots + x_n \underline{e}_n$$

Standardbasis in $\mathbb{R}^n$:

$$\underline{e}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}, \quad \underline{e}_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}, \quad \underline{e}_3 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}, \quad \dots, \quad \underline{e}_n = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix}$$

Bem: Manchmal sind andere Vektoren als die Standardbasis nützlich.

Bsp: Kräfte mit Richtungen $\underline{a}_1, \underline{a}_2, \underline{a}_3$ wirken auf einen Punkt.



Gemessen: $\underline{b} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^3$

als Effekt von Überlagerung von den Kräften $\underline{a}_1, \underline{a}_2, \underline{a}_3$.

$$\underline{b} = x_1 \underline{a}_1 + x_2 \underline{a}_2 + x_3 \underline{a}_3$$

d.h. $\underline{b}$ ist eine lineare Kombination von $\underline{a}_1, \underline{a}_2, \underline{a}_3$.

Aufgabe: Geg: $\underline{b}, \underline{a}_1, \underline{a}_2, \underline{a}_3$

Ges: x_1, x_2, x_3 sodass $\underline{b} = x_1 \underline{a}_1 + x_2 \underline{a}_2 + x_3 \underline{a}_3$

Bsp: $\underline{a}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad \underline{a}_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad \underline{a}_3 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$

$$\underline{b} = x_1 \underline{a}_1 + x_2 \underline{a}_2 + x_3 \underline{a}_3$$

$$\begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{bmatrix} = x_1 \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix} + x_2 \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} + x_3 \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ -x_1 \\ 0 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ x_2 \\ x_2 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ x_3 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ -x_1 + x_2 \\ x_2 + x_3 \end{bmatrix} \quad \text{oder:} \quad \begin{cases} x_1 = b_1 \\ -x_1 + x_2 = b_2 \\ x_2 + x_3 = b_3 \end{cases} \Rightarrow \text{LGS.}$$

↑ das ist ein LGS mit Unbekannten x_1, x_2, x_3 .

Im Allgemeinen:

$$\underline{a}_1 = \begin{bmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ a_{31} \end{bmatrix} \quad \underline{a}_2 = \begin{bmatrix} a_{12} \\ a_{22} \\ a_{32} \end{bmatrix} \quad \underline{a}_3 = \begin{bmatrix} a_{13} \\ a_{23} \\ a_{33} \end{bmatrix}$$

$\Rightarrow a_{ij} :$ $i = \text{Komponente (= Zeile)}$
 $j = \text{Vektor (= Spalte)}$

$$\underline{b} = x_1 \underline{a}_1 + x_2 \underline{a}_2 + x_3 \underline{a}_3 = x_1 \begin{bmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ a_{31} \end{bmatrix} + x_2 \begin{bmatrix} a_{12} \\ a_{22} \\ a_{32} \end{bmatrix} + x_3 \begin{bmatrix} a_{13} \\ a_{23} \\ a_{33} \end{bmatrix}$$

$$\Rightarrow \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 a_{11} & x_2 a_{12} & x_3 a_{13} \\ x_1 a_{21} & x_2 a_{22} & x_3 a_{23} \\ x_1 a_{31} & x_2 a_{32} & x_3 a_{33} \end{bmatrix} \quad \text{oder} \quad \begin{cases} x_1 \boxed{a_{11}} + x_2 \cancel{a_{12}} + x_3 \boxed{a_{13}} = b_1 \\ x_1 \boxed{a_{21}} + x_2 \cancel{a_{22}} + x_3 \boxed{a_{23}} = b_2 \\ x_1 \boxed{a_{31}} + x_2 \cancel{a_{32}} + x_3 \boxed{a_{33}} = b_3 \end{cases}$$

$$\text{abgekürzt:} \quad \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{bmatrix} \quad \text{oder} \quad \underline{\underline{A}} \underline{x} = \underline{b},$$

$$\text{wobei } \underline{\underline{A}} = [\underline{a}_1, \underline{a}_2, \underline{a}_3]$$

Eine **Matrix** ist eine **Ansammlung von Spalten** (= Vektoren).

$\Rightarrow$ Spalten (= Vektoren) $\underline{a}_1, \underline{a}_2, \underline{a}_3$ "zusammengeschrieben".

$$\underline{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} \quad \underline{b} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{bmatrix}$$

LGS $\underline{A} \underline{x} = \underline{b}$ ← Rechte Seite.

↑ ↑
Unbekannte

Matrix der Koeffizienten

Bem: Matrix mal Vektor ist die lineare Kombination von Spalten einer Matrix mit Koeffizienten aus dem Vektor.

Bem: zum Rechnen: Matrix mal Vektor:

$$\begin{bmatrix} & & \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = a_{11} \cdot x_1 + a_{12} \cdot x_2 + a_{13} \cdot x_3$$

$$\begin{bmatrix} & & \\ & & \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{21} \cdot x_1 + a_{22} \cdot x_2 + a_{23} \cdot x_3 \\ \vdots \end{bmatrix}$$

Bsp: LGS

$$\begin{cases} x_1 & = b_1 \\ -x_1 + x_2 & = b_2 \\ x_2 + x_3 & = b_3 \end{cases} \quad \oplus \quad \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix} \underline{x} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{bmatrix}$$

$$\begin{cases} x_1 & = b_1 \\ 0 \cdot x_1 + x_2 & = b_1 + b_2 \\ x_2 + x_3 & = b_3 \end{cases} \quad \oplus \quad \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix} \underline{x} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_1 + b_2 \\ b_3 \end{bmatrix}$$

$$\begin{cases} x_1 & = b_1 \\ x_2 & = b_1 + b_2 \\ 0 \cdot x_2 + x_3 & = -b_1 - b_2 + b_3 \end{cases} \quad \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \underline{x} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_1 + b_2 \\ -b_1 - b_2 + b_3 \end{bmatrix}$$

$$\begin{cases} x_1 = b_1 \\ x_2 = b_1 + b_2 \\ x_3 = -b_1 - b_2 + b_3 \end{cases} \quad \underline{x} = \underbrace{\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ -1 & -1 & 1 \end{bmatrix}} \cdot \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{bmatrix}$$

$\underline{A}^{-1} = \text{Inverse von } \underline{A}$

Bsp: Gemessen $\underline{b} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{aligned} x_1 &= 1 \\ x_2 &= 1+1=2 \\ x_3 &= -1-1+1=-1 \end{aligned}$

$$\underline{x} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \end{bmatrix}; \underbrace{\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ -1 & -1 & 0 \end{bmatrix}}_{\underline{A}^{-1}} \cdot \underbrace{\begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}}_{\underline{b}} = \underbrace{\begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \end{bmatrix}}_{\underline{x}}$$

$$\begin{aligned} \underline{A} \cdot \underline{x} &= \underline{b} \\ \underline{A}^{-1} \cdot \underline{b} &= \underline{x} \end{aligned}$$

Frage: gibt es immer eine Lösung?

Nein, aber:

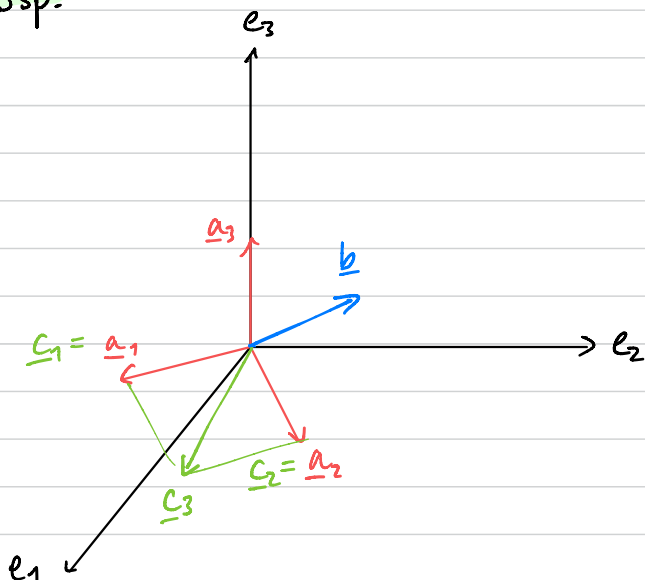
Für diese Matrix $\underline{A}$ (im Bsp), ja.

$$\Rightarrow \underline{x} = \underline{A}^{-1} \cdot \underline{b} = b_1 \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix} + b_2 \cdot \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix} + b_3 \cdot \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

Frage: Existiert immer eine Inverse $\underline{A}^{-1}$ für eine Matrix $\underline{A}$?

Nein!

Bsp:



$$c_1 = \underline{a}_1$$

$$c_2 = \underline{a}_2$$

$$c_3 = \underline{a}_1 + \underline{a}_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$



lineare Kombination von $\underline{a}_1, \underline{a}_2$

Geometrisch: c_3 liegt auf der Ebene, die von $\underline{a}_1$ und $\underline{a}_2$ aufgespannt ist.

Intuitiv: falls $\underline{b}$ nicht auf dieser Ebene liegt, dann kann man ihn nicht darstellen als lin. Kombination (von $\underline{a}_1$ und $\underline{a}_2$)

falls $\underline{b}$ auf dieser Ebene liegt, dann existieren ∞ viele Arten, ihn als lin. Komb. (von $\underline{a}_1$ und $\underline{a}_2$) darzustellen.

Ausrechnen:

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix} \underline{x} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{bmatrix} \quad \text{blue arrow } \oplus$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix} \underline{x} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_1 + b_2 \\ b_3 \end{bmatrix} \quad \text{blue arrow } 1 - (-1) \oplus$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \underline{x} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_1 + b_2 \\ -b_1 - b_2 + b_3 \end{bmatrix}$$

$\Rightarrow$ Die letzte Gleichung ist $0 = -b_1 - b_2 + b_3$.

falls $-b_1 - b_2 + b_3 \neq 0 \rightarrow$ keine Lösung.

falls $\underbrace{-b_1 - b_2 + b_3 = 0}_{\text{Ebene (dim 2)}} \rightarrow$ Kompatibilitätsbedingung erfüllt, ∞ viele Lö.

$$2+1=3 \quad \underline{x} \in \mathbb{R}^3$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_1 + b_2 \end{bmatrix}$$

↑
Spalte mit kein Pivot

$$x_2 + x_3 = b_1 + b_2 \Rightarrow x_2 = b_1 + b_2 - x_3 \quad \text{freie Variable}$$

$$x_1 + x_3 = b_1$$

$$x_1 = b_1 - x_3$$

$\hookrightarrow$ da x_3 beliebig $\Rightarrow \infty$ viele Lösungen.

Bsp: $\underline{b} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} \Rightarrow -b_1 - b_2 + b_3 = -1 \neq 0 \rightarrow$ keine Lösung.

$$\underline{b} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix} \Rightarrow -b_1 - b_2 + b_3 = 0 \Rightarrow \begin{cases} x_1 = 1 - x_3 \\ x_2 = 2 - x_3 \\ x_3 = \text{beliebig} \end{cases} \Rightarrow \text{Gerade (dim 1)}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 3 & 2 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \cdot 1 + 2 \cdot 2 + 3 \cdot 3 \\ 3 \cdot 1 + 2 \cdot 2 + 1 \cdot 3 \\ -1 \cdot 1 + 0 \cdot 2 + 1 \cdot 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 14 \\ 10 \\ 2 \end{bmatrix}$$

§. 1.2 Gauss-Elimination:

LGS:

$$\begin{cases} 1 \cdot x_1 + x_2 = 4 & | \cdot (-2) \\ 2 \cdot x_1 + x_2 - x_3 = -7 & | \oplus \\ 3 \cdot x_1 - x_2 - x_3 = -3 \end{cases}$$

$$\begin{cases} x_1 + x_2 = 4 & | \cdot (-3) \\ 0 \cdot x_1 + x_2 - x_3 = -7 & | \oplus \\ 3 \cdot x_1 - x_2 - x_3 = -3 \end{cases}$$

$$\begin{cases} x_1 + x_2 = 4 & \text{Pivot} \\ -x_2 - x_3 = -7 & | \cdot (-4) \\ 0 \cdot x_1 - 4x_2 - x_3 = -15 & | \oplus \end{cases}$$

$$\begin{cases} x_1 + x_2 = 4 \\ -x_2 - x_3 = -7 \\ 0 \cdot x_2 + 3x_3 = 13 \end{cases}$$

Protokollmatrix:

$$I = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 \\ 3 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 \\ 3 & 4 & 1 \end{bmatrix}$$

linke
untere Dreiecksform

$\hookrightarrow L$

In Matrixform $A \cdot \underline{x} = \underline{b}$:

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 2 & 1 & -1 \\ 3 & -1 & -1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 \\ 1 \\ -3 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & -1 \\ 3 & -1 & -1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 \\ -7 \\ -3 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & -1 \\ 0 & -4 & -1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 \\ -7 \\ -15 \end{bmatrix}$$

kleinere LGS

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & -1 \\ 0 & 0 & 3 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 \\ -7 \\ 13 \end{bmatrix}$$

rechte
obere Dreiecksform

$\hookrightarrow R, U$

Gauss-Elimination mit m Gleichungen & n Unbekannten:

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases}$$

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ 0x_1 + a'_{22}x_2 + \dots + a'_{2n}x_n = b'_2 \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases} \quad \begin{matrix} l_{31} = -\frac{a_{31}}{a_{11}} \\ \oplus \end{matrix}$$

$$\oplus a'_{22} = a_{22} + a_{12}l_{21}$$

usw.

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ 0x_1 + a'_{22}x_2 + \dots + a'_{2n}x_n = b'_2 \\ 0x_1 + a'_{32}x_2 + \dots + a'_{3n}x_n = b'_3 \\ \vdots \\ 0x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases}$$

Weiter so bis ...

⊗ falls $a_{11} = 0$, dann vertausche Gleichungen, sodass das "neue" $a_{11} \neq 0$ wird und weiter so.

⊗ falls alle $a_{ji} = 0$ (d.h. es gibt kein Pivot), dann gehe zur nächsten Spalte

↳ diese Unbekannte ist frei $\Rightarrow$ freie Variable

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ 0 & a'_{22} & \dots & a'_{2n} \\ a_{31} & a_{32} & \dots & a_{3n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ 0 & a'_{22} & \dots & a'_{2n} \\ 0 & a'_{32} & \dots & a'_{3n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b'_2 \\ b'_3 \\ \vdots \\ b'_m \end{bmatrix}$$

Gauss-Elimination:

$$\underline{\underline{A}} = \underline{\underline{A'}} = \underline{\underline{A''}}$$

$$\begin{bmatrix} * & \boxed{*} \\ 0 & \\ 0 & \\ 0 & \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} \times \times & \boxed{*} \\ 0 \times & \\ 0 0 & \\ 0 0 & \end{bmatrix} \quad \dots$$

Diagram illustrating the row echelon form of a matrix A of size $m \times n$. The matrix is partitioned into three main sections: the first r rows (Pivot rows), the next $m-r$ rows (Zero rows), and the last $n-r$ columns (Free variables). The first r rows are marked with "Pivot" and "freie Variable". The first r columns are marked with "Pivot". The first r columns are circled in red, labeled "r Spalten mit Pivot". The first r rows are circled in green, labeled "r Stufen". The matrix is shown as $A \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} c_1 \\ c_2 \\ \vdots \\ c_r \\ c_{r+1} \\ \vdots \\ c_m \end{bmatrix}$. The first r rows are circled in green, labeled "r Stufen". The first r columns are circled in red, labeled "r Spalten mit Pivot".

$r = \text{Rang der Matrix} = \text{Anzahl Pivots} \Rightarrow r \text{ Spalten mit Pivot.}$

$n-r$ freie Variablen

Zeilen-Stufenform

Bem: Damit mind. eine Lösung gibt, muss

$$c_{r+1} = \dots = c_m = 0 \quad m-r \text{ Kompatibilitätsbedingungen}$$

Bem: $r \leq m ; r \leq n \Rightarrow r \leq \min \{m, n\}$.

Bem: Gausselimination $\Rightarrow$ Zeilenstufenform $\underline{\underline{U}} (= \underline{\underline{R}})$

$$\text{und } \underline{\underline{L}} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ * & 1 & 0 \\ * & * & 1 \end{bmatrix}$$

Man kann zeigen, überprüfen: $\underline{\underline{A}} = \underline{\underline{L}} \underline{\underline{U}} (= \underline{\underline{L}} \underline{\underline{R}})$

Bem: Die Spalten, die freie Variablen enthalten, sind lineare Kombinationen von Pivotspalten.
Die letzten $m-r$ Zeilen sind lineare Kombinationen der ersten r Zeilen.

Bem: modifizierte Gauss-Elimination:

$$\underline{A} = \underline{C} \cdot \underline{R} \quad \rightarrow \text{reduzierte Stufenform}$$

$\hookrightarrow$ Teil von $\underline{A}$ entsprechend der r Pivotspalten.

Bsp. 1)
$$\begin{bmatrix} 1 & 3 & 8 \\ 1 & 2 & 6 \\ 0 & 1 & 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 1 & 2 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 0 & 1 & 2 \end{bmatrix} \quad \left(\begin{bmatrix} 8 \\ 6 \\ 2 \end{bmatrix} = 2 \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} + 2 \cdot \begin{bmatrix} -3 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix} \right)$$

2)
$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 1 & 2 & 3 \\ 1 & 2 & 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \end{bmatrix}$$

$\downarrow \downarrow \rightarrow$ viele Lösungen.

$$\begin{bmatrix} \textcircled{P} & i & i \\ & \textcircled{P} & \\ & & \textcircled{P} \end{bmatrix}$$

Bsp:

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 2 & -1 & 3 \\ -3 & -1 & -2 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{bmatrix} \quad \begin{array}{l} | \cdot (-2) \oplus \\ | \cdot 3 \oplus \end{array}$$

$$\left[\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & -1 & b_1 \\ 0 & -5 & 5 & -2b_1 + b_2 \\ 0 & 5 & -5 & 3b_1 + b_3 \end{array} \right] \quad | \cdot 1 \oplus$$

$$\downarrow \text{freie Variable} \quad r=2$$

$$\left[\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & -1 & b_1 \\ 0 & -5 & 5 & -2b_1 + b_2 \\ 0 & 0 & 0 & b_1 + b_2 + b_3 \end{array} \right]$$

Kompatibilitätsbedingung (KB): $b_1 + b_2 + b_3 = 0$

⇒ Wenn (KB) erfüllt ist: ∞ viele Lösungen (weil x_3 beliebig)

$$-5x_2 + 5x_3 = -2b_1 + b_2 \Rightarrow x_2 = x_3 + \frac{2}{5}b_1 - \frac{1}{5}b_2$$

$$x_1 + 2x_2 - x_3 = b_1 \Rightarrow x_1 = -2x_2 + x_3 + b_1 \Rightarrow$$

$$\Rightarrow x_1 = -2x_3 - \frac{4}{5}b_1 + \frac{2}{5}b_2 + x_3 + b_1$$

$$\begin{cases} x_1 = -x_3 + \frac{1}{5}b_1 + \frac{2}{5}b_2 \\ x_2 = x_3 + \frac{2}{5}b_1 - \frac{1}{5}b_2 \\ x_3 \text{ frei} \end{cases}$$

⊗ Wenn KB nicht erfüllt ist, dann keine Lösung!

Bsp: $m=n=5$

$$\left[\begin{array}{ccccc|c} 2 & -1 & 3 & -1 & 1 & -2 \\ 2 & -1 & 3 & 0 & -1 & -3 \\ -4 & 2 & -4 & 5 & -5 & 3 \\ 0 & 0 & -2 & 2 & -7 & -5+s \\ -2 & 1 & -1 & 0 & 4 & 5 \end{array} \right] \quad \begin{array}{l} | \cdot (-1) \oplus \\ | \cdot 2 \oplus \\ | \cdot 1 \oplus \end{array}$$

$$\left[\begin{array}{ccccc|c} 2 & -1 & 3 & -1 & 1 & -2 \\ 0 & 0 & 2 & 3 & -3 & -1 \\ 0 & 0 & -2 & 2 & -7 & -5+s \\ 0 & 0 & 2 & -1 & 5 & 3 \end{array} \right]$$

$\begin{array}{l} \text{Row 1} \rightarrow \text{Row 2: } | \cdot (-1) \\ \text{Row 1} \rightarrow \text{Row 4: } | \cdot (-1) \end{array}$

$$\left[\begin{array}{ccccc|c} 2 & -1 & 3 & -1 & 1 & -2 \\ 0 & 0 & 2 & 3 & -3 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -2 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 5 & -10 & -6+s \\ 0 & 0 & 0 & -4 & 8 & 4 \end{array} \right]$$

$| \cdot (-5) \quad | \cdot (-4)$
 $\leftarrow \oplus$

$$\left[\begin{array}{ccccc|c} 2 & -1 & 3 & -1 & 1 & -2 \\ 0 & 0 & 2 & 3 & -3 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -2 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & -1+s \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right]$$

$\uparrow \quad \uparrow$
 $x_2 \quad x_5 \rightarrow \text{freie Variablen}$

Rang $r=3$

Kompatibilitätsbedingungen: $0 = -1+s \Leftrightarrow s=1$
 $0=0$

Falls $s \neq 1$: keine Lösungen

Falls $s=1$: ∞ viele Lösungen

• $x_5 = \text{frei} \Rightarrow$ aus der 3. Gleichung $x_4 = 2x_5 - 1$

• aus 2. Gleichung: $2x_3 + 3x_4 - 3x_5 = -1$

$$x_3 = -\frac{3}{2}x_4 + \frac{3}{2}x_5 - \frac{1}{2} = -3x_5 + \frac{3}{2} + \frac{3}{2}x_5 - \frac{1}{2} = \dots$$

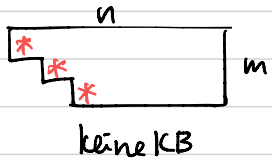
• $x_2 = \text{frei}$

• aus 1. Gleichung: $2x_1 - x_2 + 3x_3 - x_4 + x_5 = -2$

$$\Rightarrow x_1 = \frac{1}{2}(x_2 - 3x_3 + x_4 - x_5 - 2) = \dots$$

Theorem: Wenn es keine KB gibt oder KB erfüllt sind, dann hat ein LGS mindestens eine Lösung.

Fall 1) $r = m \leq n$



keine KB

dann gibt es mind- eine Lösung

Fall 2) $r < n$ $c_{r+1} = c_{r+2} = \dots = c_n = 0$

Theorem: Falls es eine Lösung gibt, dann ist sie eindeutig dann und nur dann wenn $r = n$ (d.h. keine freie Variablen)

Def: Ein LGS heit **homogen** falls $\underline{x} = \underline{0}$

$\underline{A}\underline{x} = \underline{0}$ hat immer $\underline{x} = \underline{0}$ Lösung (triviale Lösung)

Bem: Ein homogenes System hat genau dann und nur dann nicht triviale Lösungen ($\underline{x} \neq \underline{0}$) wenn $\text{Rang}(\underline{A}) = r < n$ (dann gibt es freie Variablen)

Falls $m = n$:

$\underline{A}\underline{x} = \underline{b}$ lösbar für alle $\underline{b}$

$\Downarrow$

$\text{Rang}(\underline{A}) = r = n$

$\Updownarrow$

$\underline{A}\underline{x} = \underline{0} \Rightarrow \underline{x} = \underline{0}$

Falls $m = n$ quadratische Matrix:

entweder

1) $\text{Rang}(\underline{A}) = r = n$

$\underline{A}$ regulär

$\Updownarrow$

2) für jedes $\underline{b}$ gibt es mind.

oder

1) $\text{Rang}(\underline{A}) = r < n$

$\underline{A}$ singular

$\Updownarrow$

2) für gewisse $\underline{b}$ gibt es eine

eine Lösung
 $\Updownarrow$
 3). für jedes $\underline{b}$ gibt es genau eine Lösung
 $\Updownarrow$
 4) $\underline{A}\underline{x}=\underline{0}$ hat nur $\underline{x}=\underline{0}$ als Lösung.

eindeutige Lösung
 $\Updownarrow$
 3) für keine $\underline{b}$ gibt es eine eindeutige Lösung
 $\Updownarrow$
 4) $\underline{A}\underline{x}=\underline{0}$ hat nicht triviale Lösungen.

§ 1.3 Operationen mit Matrizen

$\underline{b} = \underline{A}\underline{x}$ = lineare Kombination von Spalten der Matrix $\underline{A}$ mit Koeffizienten aus $\underline{x}$.

$$= x_1 \underline{a}_1 + x_2 \underline{a}_2 + \dots + x_n \underline{a}_n$$

$$b_i = a_{i1}x_1 + a_{i2}x_2 + \dots + a_{in}x_n = \sum_{j=1}^n a_{ij}x_j$$

$$\underline{A} = [\underline{a}_1 \dots \underline{a}_n] = [a_{ij}] \quad \begin{matrix} i=1, 2, \dots, m \\ j=1, 2, \dots, n \end{matrix}$$

$\left| \begin{array}{l} m \text{ Zeilen} \\ n \text{ Spalten} \\ m \times n \text{ Matrix} \end{array} \right.$

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

$$\underline{A} = \begin{bmatrix} 1 & 3 & 5 \\ 2 & 4 & 6 \end{bmatrix} \Rightarrow \underline{A}^T = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \\ 5 & 6 \end{bmatrix} \quad \text{Transponierte Matrix}$$

$$\underline{A}^T = [a_{ji}] \quad \begin{matrix} i=1, 2, \dots, m \\ j=1, 2, \dots, n \end{matrix}$$

Komplexe Zahlen $\mathbb{C}$

$$i^2 = -1 \quad z \in \mathbb{C} \quad \begin{matrix} z = x + iy \text{ mit } x, y \in \mathbb{R} \\ \bar{z} = x - iy \end{matrix}$$

$$\text{Hermite Transponierte Matrix} \quad \underline{A}^H = [\bar{a}_{jk}]$$

$$\underline{\underline{A}} = \begin{bmatrix} 1+i & 1+3i & 1+5i \\ 1+2i & 1+4i & 1+6i \end{bmatrix} \Rightarrow \underline{\underline{A}}^H = \begin{bmatrix} 1-i & 1-2i \\ 1-3i & 1-4i \\ 1-5i & 1-6i \end{bmatrix}$$

A symmetrisch falls $\underline{\underline{A}}^T = \underline{\underline{A}}$

A antisymmetrisch falls $\underline{\underline{A}}^T = -\underline{\underline{A}}$

A Hermite symmetrisch falls $\underline{\underline{A}}^H = \underline{\underline{A}}$

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 5 \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix}$$

Einheitsmatrix $m=n$ $\underline{\underline{I}} = \begin{bmatrix} 1 & & 0 \\ & 1 & \\ 0 & & 1 \end{bmatrix}$

Diagonalmatrix $\begin{bmatrix} & & 0 \\ & & \\ 0 & & \end{bmatrix}$

Triagonalmatrix $\begin{bmatrix} & & 0 \\ & & \\ 0 & & \end{bmatrix}$

Nullmatrix $\begin{bmatrix} 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 \end{bmatrix}$

Untere-/ Obere Dreiecksmatrix: $\begin{bmatrix} & 0 \\ * & \end{bmatrix}_{\underline{\underline{L}}}, \begin{bmatrix} & * \\ 0 & \end{bmatrix}_{\underline{\underline{U}}, \underline{\underline{R}}}$

Vektoren sind auch Matrizen $n \times 1$

$$\underline{\underline{x}} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^n = \mathbb{R}^{n \times 1} \quad \underline{\underline{x}} \in \mathbb{C}^n$$

$$\underline{\underline{x}}^T = [x_1, x_2, \dots, x_n] \quad \underline{\underline{x}}^H = [\bar{x}_1, \bar{x}_2, \dots, \bar{x}_n]$$

$$\underline{x}^1 + \underline{x}^2 = \begin{bmatrix} x_1^1 \\ \vdots \\ x_n^1 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} x_1^2 \\ \vdots \\ x_n^2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1^1 + x_1^2 \\ \vdots \\ x_n^1 + x_n^2 \end{bmatrix}$$

$$\lambda \cdot \underline{x} = \lambda \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \lambda x_1 \\ \lambda x_2 \\ \vdots \\ \lambda x_n \end{bmatrix} \quad \text{mit Skalar } \lambda \in \mathbb{R} \\ \lambda \in \mathbb{C}$$

Gegeben: $\underline{A}$, $\underline{B}$, beide $m \times n$, β ein Skalar:

$$\underline{C} = \underline{A} + \underline{B} \quad \text{via } C_{ij} = A_{ij} + B_{ij}$$

$$(\beta \underline{A})_{ij} = \beta A_{ij}$$

Bsp: $\underline{A} = \begin{bmatrix} 1 & 4 \\ 2 & 5 \\ 3 & 6 \end{bmatrix} \quad \underline{B} = \begin{bmatrix} -1 & -4 \\ -2 & -5 \\ -3 & -6 \end{bmatrix} \Rightarrow \underline{A} + \underline{B} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} = \underline{0}$

$$2\underline{A} = \begin{bmatrix} 2 & 8 \\ 4 & 10 \\ 6 & 12 \end{bmatrix} = \underline{A} \cdot 2 \quad ; \quad \underline{A} + \underline{0} = \underline{0} + \underline{A} = \underline{A}$$

Bem: $\underline{A} + \underline{B} = \underline{B} + \underline{A}$ kommutativ

$$\underline{0} + \underline{A} = \underline{A} + \underline{0} = \underline{A} \quad \underline{0} \text{ ist neutrales Element f\"ur "+"}$$

$$\underline{A} + (-1) \cdot \underline{A} = \underline{0}$$

$$(\underline{A} + \underline{B}) + \underline{C} = \underline{A} + (\underline{B} + \underline{C}) \quad \text{assoziativ}$$

$$(\underline{A} + \underline{B})^T = \underline{A}^T + \underline{B}^T, \quad (\underline{A} + \underline{B})^H = \underline{A}^H + \underline{B}^H$$

Bem: Was tun wenn wir mehrere LGS lösen müssen, aber mit derselben Matrix $\underline{A}$?

$$\underline{A} \underline{x}^1 = \underline{b}^1 \quad \underline{A} \underline{x}^2 = \underline{b}^2 \quad (\underline{A}^{m \times n})$$

$$\underline{A} [\underline{x}^1 \quad \underline{x}^2] = [\underline{b}^1 \quad \underline{b}^2]$$

p rechte Seiten:

$$\underline{\underline{A}} \begin{bmatrix} \underline{x^1} & \underline{x^2} & \dots & \underline{x^p} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \underline{b^1} & \underline{b^2} & \dots & \underline{b^p} \end{bmatrix}$$

$\downarrow$
 $m \times n$ $\underline{X} \quad n \times p$ $\underline{B} \quad m \times p$

$$\underline{\underline{A}} \cdot \underline{X} = \underline{B}$$

$$\Rightarrow \begin{bmatrix} \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{i1} & a_{i2} & \dots & a_{in} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_{1j} \\ \vdots \\ x_{nj} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \vdots \\ b_{ij} \\ \vdots \end{bmatrix}$$

Die i-te Gleichung im j-ten LGS ist: $a_{i1}x_{1j} + a_{i2}x_{2j} + \dots + a_{in}x_{nj} = b_{ij}$

$$\sum_{k=1}^n a_{ik} x_{kj} = b_{ij} \rightarrow \text{Das } i\text{-te Element im Ergebnis der Matrixmultiplikation } \underline{B} = \underline{A} \underline{X}$$

Bem: $\underline{A} \quad m \times n \quad \underline{X} \quad n \times p \Rightarrow \underline{B} \quad m \times p$

Bem: $\underline{A}, \underline{B} \quad n \times n$. Im Allgemeinen: $\underline{B} \underline{A} \neq \underline{A} \underline{B}$ "•" nicht kommutativ!

Bem: $\underline{A} \cdot \underline{I} = \underline{A} = \underline{I} \cdot \underline{A}$ $\underline{I}$ ist neutrales Element für "•"

$\underline{A} \quad n \times n \quad \underline{I} \quad n \times n$

Def: $\underline{A}^0 = \underline{I}$, $\underline{A}^1 = \underline{A}^0 \cdot \underline{A}$, ..., $\underline{A}^{k+1} = \underline{A}^k \underline{A}$ für $k \geq 1, k \in \mathbb{N}$

Bem: $(\underline{A} \underline{B}) \cdot \underline{C} = \underline{A} \cdot (\underline{B} \cdot \underline{C})$ assoziativ.

$$\underline{A} \cdot \alpha \underline{B} = \alpha \underline{A} \underline{B}$$

$$\left. \begin{aligned} (\underline{A} + \underline{B}) \cdot \underline{C} &= \underline{A} \cdot \underline{C} + \underline{B} \cdot \underline{C} \\ \underline{A} \cdot (\underline{B} + \underline{C}) &= \underline{A} \cdot \underline{B} + \underline{A} \cdot \underline{C} \end{aligned} \right\} \text{"•" distributiv bzgl. "+"}$$

$$(\underline{A} \underline{B})^T = \underline{B}^T \underline{A}^T \quad (\underline{A} \underline{B})^H = \underline{B}^H \underline{A}^H$$

$$(\underline{A} \underline{B} \underline{C})^T = \underline{C}^T \underline{B}^T \underline{A}^T \quad (\underline{A} \underline{B} \underline{C})^{-1} = \underline{C}^{-1} \underline{B}^{-1} \underline{A}^{-1}$$

$$\underline{\underline{A}} \cdot \underline{\underline{B}} = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 2 & -2 & 3 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 & -1 & 2 & -2 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 2 & -2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 1 & -3 \\ 5 & -5 & 8 & -12 \end{bmatrix}$$

$\underline{\underline{A}} \qquad \qquad \underline{\underline{B}}$

§ 1.4 Inverse einer Matrix: quadratische Matrizen $n \times n$

Def: Die $n \times n$ Matrix $\underline{\underline{X}}$ heisst **Inverse** der $n \times n$ Matrix $\underline{\underline{A}}$, falls $\underline{\underline{A}} \cdot \underline{\underline{X}} = \underline{\underline{I}}$

Bem: $\underline{\underline{X}} = [\underline{x}_1 \ \underline{x}_2 \ \dots \ \underline{x}_n]$ Inverse von $\underline{\underline{A}}$:

$$\underline{\underline{A}} \underline{\underline{X}} = \underline{\underline{I}} \Leftrightarrow \underline{\underline{A}} [\underline{x}_1, \underline{x}_2, \dots, \underline{x}_n] = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 1 \end{bmatrix}$$

$\parallel \qquad \parallel \qquad \parallel \qquad \parallel \qquad \parallel$
 $\underline{e}_1 \ \underline{e}_2 \ \dots \ \underline{e}_n$

$$\Leftrightarrow \underline{\underline{A}} \underline{x}_1 = \underline{e}_1, \ \underline{\underline{A}} \underline{x}_2 = \underline{e}_2, \ \dots, \ \underline{\underline{A}} \underline{x}_n = \underline{e}_n$$

$$\Leftrightarrow \underline{x}_1, \underline{x}_2, \dots, \underline{x}_n \text{ Lösungen von LGS } \underline{\underline{A}} \underline{x}_i = \underline{e}_i \text{ mit } i = 1, 2, \dots, n$$

Sei $\underline{b} \in \mathbb{R}^n$ beliebig und betrachte $\underline{\underline{A}} \underline{x} = \underline{b}$

$$\underline{b} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^n$$

Annahme $\underline{\underline{A}}$ hat eine Inverse $\underline{\underline{X}}$

Dann definiere $\underline{x} = \underline{\underline{X}} \underline{b} = b_1 \underline{x}_1 + b_2 \underline{x}_2 + \dots + b_n \underline{x}_n$ und rechne

$$\underline{\underline{A}} \underline{x} = \underline{\underline{A}} (\underline{\underline{X}} \underline{b}) = (\underline{\underline{A}} \underline{\underline{X}}) \cdot \underline{b} = \underline{\underline{I}} \cdot \underline{b} = \underline{b}$$

Somit $\underline{x} = \underline{\underline{X}} \underline{b}$ ist Lösung von $\underline{\underline{A}} \underline{x} = \underline{b}$ mit $\underline{b}$ beliebig.

$$\Leftrightarrow \text{Rang}(\underline{\underline{A}}) = n \Leftrightarrow \text{nur eine einzige Lösung hat LGS.}$$

Bem: Auch umgekehrt:

Annahme $\text{Rang}(\underline{A}) = n \Rightarrow n \text{ LGS.}$

$\underline{A}\underline{y}_1 = \underline{e}_1, \underline{A}\underline{y}_2 = \underline{e}_2, \dots, \underline{A}\underline{y}_n = \underline{e}_n$ haben eindeutige Lösungen.

$$\Rightarrow \text{Dann } Y = [\underline{y}_1 \dots \underline{y}_n] \Rightarrow \underline{A}Y = \underline{I}$$

Theorem: $\underline{A}$ hat eine Inverse $\Leftrightarrow \text{Rang}(\underline{A}) = n$.
Ausserdem ist die Inverse eindeutig.

Def: Falls $\underline{A}$ eine Inverse hat, dann heisst $\underline{A}$ invertierbar / regulär.

Notiere: $\underline{A}^{-1}$ Inverse von $\underline{A}$ ($\underline{A}\underline{A}^{-1} = \underline{I}$)

Theorem: Seien $\underline{A}, \underline{B}$ invertierbare Matrizen. Dann gelten:

- 1) $\underline{A}^{-1} \cdot \underline{A} = \underline{I}$
- 2) $\underline{A}^{-1}$ ist invertierbar und $(\underline{A}^{-1})^{-1} = \underline{A}$
- 3) $\underline{I}$ ist invertierbar und $\underline{I}^{-1} = \underline{I}$
- 4) $\underline{A}\underline{B}$ ist invertierbar und $(\underline{A}\underline{B})^{-1} = \underline{B}^{-1}\underline{A}^{-1}$
- 5) $\underline{A}^T$ ist invertierbar und $(\underline{A}^T)^{-1} = (\underline{A}^{-1})^T$

Beweis: $\underline{A}^{-1}$ ist Inverse von $\underline{A}$:

$$1) \underline{A}\underline{A}^{-1} = \underline{I}$$

$$\underline{A}(\underline{A}^{-1} \cdot \underline{A}) = (\underline{A}\underline{A}^{-1})\underline{A} = \underline{I}\underline{A} = \underline{A} \Rightarrow \underline{A}\underline{D} = \underline{A} \Leftrightarrow \underline{A}\underline{d}_1 = \underline{0}_1, \dots, \underline{A}\underline{d}_n = \underline{0}_n$$

$$\text{andererseits } \underline{A}\underline{e}_1 = \underline{0}_1, \dots, \underline{A}\underline{e}_n = \underline{0}_n$$

$\text{Rang}(\underline{A}) = n$ (da $\underline{A}$ invertierbar) $\Rightarrow$ LGS mit $\underline{A}$ sind eindeutig lösbar.

$$\text{Somit ist } \underline{D} = \underline{I} \Rightarrow \underline{A}^{-1}\underline{A} = \underline{I}$$

$$2) \text{ direkt aus (1): } \underline{A}^{-1} \cdot \underline{A} = \underline{I} \Rightarrow \underline{A} = (\underline{A}^{-1})^{-1}$$

3) klar

$$4) (\underline{A}\underline{B})(\underline{B}^{-1}\underline{A}^{-1}) = \underline{A}(\underline{B}\underline{B}^{-1})\underline{A}^{-1} = \underline{A}\underline{I}\underline{A}^{-1} = \underline{A}\underline{A}^{-1} = \underline{I}$$
$$\Rightarrow (\underline{A}\underline{B})^{-1} = \underline{B}^{-1}\underline{A}^{-1}$$

$$5) \underline{I} = \underline{I}^T = (\underline{A}^{-1}\underline{A})^T = \underline{A}^T(\underline{A}^{-1})^T \Rightarrow (\underline{A}^T)^{-1} = (\underline{A}^{-1})^T$$

Theorem: Sei $\underline{A}$ $n \times n$ Matrix. Dann äquivalent:

1) $\underline{A}$ invertierbar

2) $\text{Rang}(\underline{A}) = n$

3) $\underline{A}\underline{x} = \underline{b}$ lösbar für alle $\underline{b}$

4) $\underline{A}\underline{x} = \underline{0}$ hat nur die Lösung $\underline{x} = \underline{0}$

§ 1.5 Ausrechnen der Inverse:

$\Rightarrow$ durch Gauß-Jordan-Verfahren

Geg: $\underline{A}$ $n \times n$ invertierbar

Ges: $\underline{X}$ $n \times n$ sodass $\underline{A} \cdot \underline{X} = \underline{I}$ (d.h. $\underline{X} = \underline{A}^{-1}$)

$$\left[\underline{A} \mid \underline{I} \right] \xrightarrow{\text{Elimination}} \left[\underline{I} \mid \underline{A}^{-1} \right]$$

Bsp:

$$\left[\begin{array}{ccc|ccc} 2 & -1 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ -1 & 2 & -1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 2 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right] \quad \begin{array}{l} | \frac{1}{2} \\ \leftarrow \end{array}$$

$$\left[\begin{array}{ccc|ccc} 2 & -1 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{3}{2} & -1 & \frac{1}{2} & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 2 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right] \quad \begin{array}{l} | \frac{2}{3} \\ \leftarrow \end{array}$$

$$\left[\begin{array}{ccc|ccc} 2 & -1 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{3}{2} & -1 & \frac{1}{2} & 1 & 0 \\ 0 & 0 & \frac{4}{3} & \frac{1}{3} & \frac{2}{3} & 1 \end{array} \right] \quad \begin{array}{l} | \frac{3}{4} \\ \leftarrow \end{array}$$

$$\left[\begin{array}{ccc|ccc} 2 & -1 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 3/2 & 0 & 3/4 & 3/2 & 3/4 \\ 0 & 0 & 4/3 & 1/3 & 2/3 & 1 \end{array} \right] \begin{matrix} \\ \cdot 2/3 \\ \end{matrix}$$

$$\left[\begin{array}{ccc|ccc} 2 & 0 & 0 & 3/2 & 1 & 1/2 \\ 0 & 3/2 & 0 & 3/4 & 3/2 & 3/4 \\ 0 & 0 & 4/3 & 1/3 & 2/3 & 1 \end{array} \right] \begin{matrix} \cdot 1/2 \\ \cdot 2/3 \\ \cdot 3/4 \end{matrix}$$

$$\left[\begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 0 & 3/4 & 1/2 & 1/4 \\ 0 & 1 & 0 & 1/2 & 1 & 1/2 \\ 0 & 0 & 1 & 1/4 & 1/2 & 3/4 \end{array} \right] \Rightarrow \underline{\underline{A}}^{-1} = \frac{1}{4} \begin{bmatrix} 3 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 2 \\ 1 & 2 & 3 \end{bmatrix}$$

Bem: Die Pivote waren: $2, \frac{3}{2}, \frac{4}{3}$

$$\text{Produkt der Pivoten: } 2 \cdot \frac{3}{2} \cdot \frac{4}{3} = 4$$

Def: Der Produkt der Diagonalelemente nach der Gauß-Elimination heisst Determinante der Matrix A.

Bsp: $\underline{\underline{A}} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 2 & 3 \\ 1 & -2 & -3 \end{bmatrix} \Rightarrow \text{Elimination} \Rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$

$$\det \underline{\underline{A}} = 1 \cdot 2 \cdot 0 = \underline{\underline{0}} \Rightarrow \text{Rang}(\underline{\underline{A}}) = 2 < 3 \Leftrightarrow \underline{\underline{A}} \text{ nicht invertierbar}$$

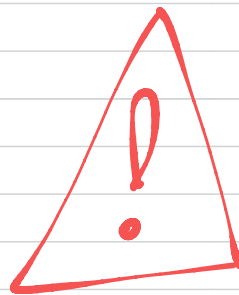
$$\det \underline{\underline{A}} \neq 0 \Leftrightarrow \underline{\underline{A}} \text{ invertierbar}$$

$$\underline{\underline{A}} \underline{\underline{x}} = \underline{\underline{b}} \Rightarrow \underline{\underline{A}}^{-1} \cdot (\underline{\underline{A}} \underline{\underline{x}}) = \underline{\underline{A}}^{-1} \underline{\underline{b}}$$

$$\underline{\underline{A}}^{-1} \cdot \underline{\underline{A}} \underline{\underline{x}} = \underline{\underline{A}}^{-1} \underline{\underline{b}}$$

$$\underline{\underline{I}} \underline{\underline{x}} = \underline{\underline{A}}^{-1} \underline{\underline{b}}$$

$$\underline{\underline{x}} = \underline{\underline{A}}^{-1} \underline{\underline{b}}$$



§ 1.6. LU-Zerlegung (auch LR-Zerlegung)

Gauss-Elimination für $\underline{A} \Rightarrow$

$\underline{R} = \underline{U}$: obere Zeilenstufenform ∇

$\underline{L}$: untere Dreiecksmatrix mit 1er auf der Hauptdiagonale (Protokollmatrix)

$\begin{bmatrix} 1 & & & 0 \\ & \ddots & & \\ & & 1 & \\ -l_{ij} & & & 1 \end{bmatrix}$ l_{ij} multipliziert die i -te Zeile um 0 in (ij) -Platz zu erzeugen.

Bem: $\underline{L}\underline{U} = \underline{A}$. falls keine Zeilen vertausche.

Mit Zeilenumtauschungen: $\underline{P}\underline{A} = \underline{L}\underline{U}$ $\leftarrow$ Software

$$\underline{A}\underline{x} = \underline{b}$$

$\underline{P}, \underline{L}, \underline{U}$ gegeben mit $\underline{P}\underline{A} = \underline{L}\underline{U}$ $\triangle$

$$\underline{A}\underline{x} = \underline{b} \Rightarrow \underline{P}\underline{A}\underline{x} = \underline{P}\underline{b} \Rightarrow \underline{L}\underline{U}\underline{x} = \underline{P}\underline{b}$$

$\underline{P} \mid$

$$\underline{L}\underline{y} = \underline{P}\underline{b}$$

$\underline{L}\underline{y} = \underline{P}\underline{b}$ schnell lösen via Vorwärtssubstitution
 $\Rightarrow \underline{y}$ berechnet.

$$\underline{U}\underline{x} = \underline{y}$$

$\underline{U}\underline{x} = \underline{y}$ schnell lösen via Rückwärtssubstitution.

Teuer ist nur die Gauss-Elimination / LU-Zerlegung.

$$\underline{b} = \begin{bmatrix} 2 \\ 8 \\ 10 \end{bmatrix} \xrightarrow{1-2} \oplus \Rightarrow \underline{c} = \begin{bmatrix} 2 \\ 4 \\ 10 \end{bmatrix} \text{ Mit Matrix?}$$

$$\underline{E} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}; \quad \underline{E} \cdot \underline{b} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 \\ 8 \\ 10 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 4 \\ 10 \end{bmatrix}$$

$$\underline{\underline{E}} \underline{\underline{b}} = \begin{bmatrix} b_1 \\ -2b_1 + b_2 \\ b_3 \end{bmatrix}; \quad \underline{\underline{E}} \underline{\underline{A}} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ -2a_{11} + a_{21} & -2a_{12} + a_{22} & -2a_{13} + a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix}$$

$\underline{\underline{E}}_{ij}$ erhält man aus $\underline{\underline{I}}$ mit l_{ij} an der Stelle ij in $\underline{\underline{I}}$.

Der entsprechende Schritt in der Gauss-Elimination ist Multiplikation mit $\underline{\underline{E}}_{ij}$ (elementare Operation)

$$\underline{\underline{A}} \underline{\underline{x}} = \underline{\underline{b}} \Rightarrow \underline{\underline{E}}_{ij} \underline{\underline{A}} \underline{\underline{x}} = \underline{\underline{E}}_{ij} \underline{\underline{b}}$$

$\underline{\underline{E}}_{ij} \mid$ l_{ij} Mult. j -te Gleichung $+ i$ -te Gleichung.

Bem:

$$1) \underline{\underline{E}}_{ij}^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & & & 0 \\ & \ddots & & \\ & & 1 & \\ -l_{ij} & & & 1 \end{bmatrix} \quad \underline{\underline{E}}_{ij} \underline{\underline{E}}_{ij}^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ 0 & \ddots & & \\ & & 1 & \\ & & & 1 \end{bmatrix}$$

$\uparrow$ $l_{ij} - l_{ij} = 0$

$$2) \underline{\underline{E}}_{ij} \underline{\underline{E}}_{kr} = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & & \ddots & \\ l_{ij} & & & 1 \\ & & & & 1 \end{bmatrix}$$

3) Gauss-Elimination in Matrix-Sprache:

$$\underline{\underline{E}}_{nn-1} \dots \underline{\underline{E}}_{31} \underline{\underline{E}}_{21} \mid \underline{\underline{A}} \Rightarrow \underline{\underline{U}}$$

$$\underline{\underline{E}}_{nn-1} \dots \underline{\underline{E}}_{21} \underline{\underline{A}} = \underline{\underline{U}} \Rightarrow$$

$$\underline{\underline{E}}_{nn-1}^{-1} \mid$$

$$\Rightarrow \underline{\underline{E}}_{n-1n-2} \dots \underline{\underline{E}}_{21} \underline{\underline{A}} = \underline{\underline{E}}_{nn-1}^{-1} \underline{\underline{U}}$$

$\uparrow$ als $-l_{nn-1}$

$$\underline{\underline{E}}_{n-1n-2}^{-1} \mid$$

...

$$\Rightarrow \underline{\underline{A}} = \underbrace{\underline{\underline{E}}_{21}^{-1} \underline{\underline{E}}_{31}^{-1} \dots \underline{\underline{E}}_{nn-1}^{-1}}_{\underline{\underline{L}} = \text{Protokollmatrix}} \underline{\underline{U}}$$

Bsp: LU-Zerlegung mit Permutationen:

$$\underline{A} = \begin{bmatrix} 0 & 2 & 1 \\ 4 & 6 & 1 \\ 2 & 3 & 4 \end{bmatrix} ; \underline{b} = \begin{bmatrix} 7 \\ 19 \\ 20 \end{bmatrix} \quad \underline{A} \underline{x} = \underline{b}$$

Bem: Vertausche 2 Zeilen indem man mit Permutationsmatrix multipliziert:

$$\underline{P}_{13} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix} \quad \text{aus } \underline{I} \text{ tausche } 1, 3 \text{ Zeile.}$$

$$\underline{P}_{13} \underline{P}_{13} = \underline{I}; \quad \underline{P}^{-1} = \underline{P}^T$$

$\underline{P}_{13} \underline{B}$ vertauscht die Zeilen 1, 3 in $\underline{B}$

$\underline{B} \underline{P}_{13}$ vertauscht die Spalten 1, 3 in $\underline{B}$.

Bsp:

$$\underline{P}_{13} \underline{A} = \begin{bmatrix} 2 & 3 & 4 \\ 4 & 6 & 1 \\ 0 & 2 & 1 \end{bmatrix} ; \underline{E}_{21} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\underline{E}_{21} \underline{P}_{13} \underline{A} = \begin{bmatrix} 2 & 3 & 4 \\ 0 & 0 & -7 \\ 0 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\underline{P}_{23} \underline{E}_{21} \underline{P}_{13} \underline{A} = \begin{bmatrix} 2 & 3 & 4 \\ 0 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & -7 \end{bmatrix} = \underline{U} \Rightarrow \underline{P}_{23} \underline{E}_{21} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ -2 & 1 & 0 \end{bmatrix} \quad \underline{P}_{23}$$

$$\Rightarrow \underline{P}_{23} \underline{E}_{21} = \underline{E}_{31} \underline{P}_{23}$$

$$\underline{E}_{31} \underline{P}_{23} \underline{P}_{13} \underline{A} = \underline{U} \Rightarrow \underline{P} \underline{A} = \underline{E}_{31}^{-1} \underline{U} \Rightarrow \underline{P} \underline{A} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 2 & 0 & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 2 & 3 & 4 \\ 0 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & -7 \end{bmatrix}$$

$\underline{L}$

Bem: Im allgemeinen gibt die Gauss-Elimination für eine $m \times n$ -Matrix $\underline{A}$ von Rang $r < m$:

$$\underline{A} \text{ symmetrisch} \Rightarrow \underline{A} = \underline{L} \underline{D} \underline{L}^T$$

Annahme: $\underline{A}$ symmetrisch und $d_1, d_2, \dots, d_n > 0$

$$\underline{D} = \underline{\sqrt{D}} \underline{\sqrt{D}} \quad \text{wobei } \underline{\sqrt{D}} = \begin{bmatrix} \sqrt{d_1} & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \sqrt{d_n} \end{bmatrix}$$

$$\underline{A} = \underline{L} \underline{D} \underline{L}^T = \underbrace{\underline{L} \underline{\sqrt{D}}}_{\underline{R}} \underbrace{\underline{\sqrt{D}} \underline{L}^T}_{\underline{R}^T} = \underline{R} \underline{R}^T$$

$$\underline{A} = \underline{R} \underline{R}^T \quad \text{Cholesky-Zerlegung}$$

Bem: $\underline{x}, \underline{y} \in \mathbb{R}^n: \underline{x}^T \underline{y} = \begin{bmatrix} x_1 & x_2 & \dots & x_n \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix} = x_1 y_1 + x_2 y_2 + \dots + x_n y_n \in \mathbb{R}$
Skalarprodukt von $\underline{x}$ und $\underline{y}$.

$$\underline{x} \in \mathbb{R}^n \quad \underline{y} \in \mathbb{R}^m$$

$$\underline{x} \underline{y}^T = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} y_1 & y_2 & \dots & y_m \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 y_1 & x_1 y_2 & \dots & x_1 y_m \\ x_2 y_1 & x_2 y_2 & \dots & x_2 y_m \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_n y_1 & x_n y_2 & \dots & x_n y_m \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{n \times m}$$

$\hookrightarrow$ Rang 1

$$\text{Bem} \quad \underline{A} \underline{X} = \begin{bmatrix} \underline{a}_1 & \underline{a}_2 & \dots & \underline{a}_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \underline{x}_1^* \\ \underline{x}_2^* \\ \vdots \\ \underline{x}_n^* \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{Block-Multiplikation}} = \underline{a}_1 \underline{x}_1^* + \underline{a}_2 \underline{x}_2^* + \dots + \underline{a}_n \underline{x}_n^*$$

= Summe von Rang 1 Matrizen

$$\begin{bmatrix} \underline{a}_1 \\ \vdots \\ \underline{a}_n \end{bmatrix} \underline{x}_1^* + \begin{bmatrix} \underline{a}_2 \\ \vdots \\ \underline{a}_n \end{bmatrix} \underline{x}_2^* + \dots + \begin{bmatrix} \underline{a}_n \\ \vdots \\ \underline{a}_n \end{bmatrix} \underline{x}_n^*$$

Bem: Somit ist die LU-Zerlegung eine Summe von Rang 1 Matrizen.

$$\underline{\underline{A}} = \underline{\underline{L}} \underline{\underline{U}} = \begin{bmatrix} \underline{l}_1 & \underline{l}_2 & \dots & \underline{l}_r \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \underline{u}_1^* \\ \underline{u}_2^* \\ \vdots \\ \underline{u}_r^* \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ l_{21} & 1 & 0 & 0 \\ l_{31} & l_{32} & 1 & 0 \\ l_{41} & l_{42} & l_{43} & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & \times \end{bmatrix}$$

$$\underline{\underline{A}} = \underline{l}_1 \underline{u}_1^* + \underline{l}_2 \underline{u}_2^* + \dots + \underline{l}_r \underline{u}_r^*$$

Bem: Man kann LU-Zerlegung auch so einführen:

$$l_{21} = \frac{a_{21}}{a_{11}}, \quad l_{31} = \frac{a_{31}}{a_{11}}, \quad l_{41} = \frac{a_{41}}{a_{11}}$$

$$\underline{\underline{A}} = \begin{bmatrix} 1 \text{ mal Zeile 1} \\ l_{21} \text{ mal Zeile 1} \\ l_{31} \text{ mal Zeile 1} \\ l_{41} \text{ mal Zeile 1} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \boxed{\underline{\underline{A}}_2} \\ 0 & & & \\ 0 & & & \end{bmatrix} = \underbrace{\underline{l}_1 \underline{u}_1^* + \begin{bmatrix} 0 \text{ mal Zeile 2} \\ 1 \text{ mal Zeile 2} \\ l_{32} \text{ mal Zeile 2} \\ l_{42} \text{ mal Zeile 2} \end{bmatrix}}_{\underline{l}_2 \underline{u}_2^*} + \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \boxed{\underline{\underline{A}}_3} \\ 0 & 0 & & \end{bmatrix}$$

$\uparrow$
 $\underline{l}_1$

und so weiter

$$\Rightarrow \underline{\underline{A}} = \underline{l}_1 \underline{u}_1^* + \underline{l}_2 \underline{u}_2^* + \dots + \underline{l}_r \underline{u}_r^*$$

§ 1.3 Inverse einer Matrix: Quadratische Matrizen $n \times n$

Def: Die $n \times n$ Matrix X heißt Inverse der $n \times n$ Matrix A , falls $A \cdot X = I$

Bem: $X = [\underline{x}_1 \quad \underline{x}_2 \quad \dots \quad \underline{x}_n]$ Inverse von A :

$$A \cdot X = I \Leftrightarrow A [\underline{x}_1 \quad \underline{x}_2 \quad \dots \quad \underline{x}_n] = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \dots & 1 \end{bmatrix}$$

" $\underline{q}_1 \quad \underline{q}_2 \quad \dots \quad \underline{q}_n$

$$\Leftrightarrow A \underline{x}_1 = \underline{q}_1, A \underline{x}_2 = \underline{q}_2, \dots, A \underline{x}_n = \underline{q}_n$$

$$\Leftrightarrow \underline{x}_1, \underline{x}_2, \dots, \underline{x}_n \text{ Lösungen von LGS } A \underline{x}_i = \underline{q}_i \text{ mit } i=1, \dots, n$$

Sei $\underline{b} \in \mathbb{R}^n$ beliebig und betrachte $A \underline{x} = \underline{b}$

$$\underline{b} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^n$$

Annahme A hat eine Inverse X

Dann definiere $\underline{x} = X \underline{b} = b_1 \underline{x}_1 + b_2 \underline{x}_2 + \dots + b_n \underline{x}_n$ und rechne
 $A \underline{x} = A (X \underline{b}) = (A X) \underline{b} = I \cdot \underline{b} = \underline{b}$

Somit $\underline{x} = X \cdot \underline{b}$ ist Lösung von $A \underline{x} = \underline{b}$ mit $\underline{b}$ beliebig.

$$\Leftrightarrow \text{Rang}(A) = n \Leftrightarrow \text{nur eine einzige Lösung des LGS.}$$

Bem: Auch umgekehrt:

Annahme $\text{Rang}(A) = n \rightarrow n \text{ LGS}$

$A \underline{y}_1 = \underline{e}_1, A \underline{y}_2 = \underline{e}_2, \dots, A \underline{y}_n = \underline{e}_n$ haben eindeutige Lösungen

$$\Rightarrow \text{Dann } \underline{y} = [\underline{y}_1, \dots, \underline{y}_n] \Rightarrow A \underline{y} = I$$

Theorem: A hat eine Inverse $\Leftrightarrow \text{Rang}(A) = n$.

Außerdem ist die Inverse eindeutig.

Def: Falls A eine Inverse hat, dann heißt A invertierbar / regulär.

Notiere: A^{-1} Inverse von A ($A \cdot A^{-1} = I$)

Theorem: Seien $\underline{\underline{A}}, \underline{\underline{B}}$ invertierbare Matrizen. Dann:

(1) $\underline{\underline{A}}^{-1} \cdot \underline{\underline{A}} = \underline{\underline{I}}$

(2) $\underline{\underline{A}}^{-1}$ ist invertierbar und $(\underline{\underline{A}}^{-1})^{-1} = \underline{\underline{A}}$

(3) $\underline{\underline{I}}$ ist invertierbar und $\underline{\underline{I}}^{-1} = \underline{\underline{I}}$

(4) $\underline{\underline{A}}\underline{\underline{B}}$ ist invertierbar und $(\underline{\underline{A}}\underline{\underline{B}})^{-1} = \underline{\underline{B}}^{-1} \cdot \underline{\underline{A}}^{-1}$

(5) $\underline{\underline{A}}^T$ ist invertierbar und $(\underline{\underline{A}}^T)^{-1} = (\underline{\underline{A}}^{-1})^T$

Beweis: $\underline{\underline{A}}^{-1}$ ist Inverse von $\underline{\underline{A}}$: $\underline{\underline{A}} \cdot \underline{\underline{A}}^{-1} = \underline{\underline{I}}$

$$\underline{\underline{A}}(\underline{\underline{A}} \cdot \underline{\underline{A}}^{-1}) = (\underline{\underline{A}} \cdot \underline{\underline{A}}^{-1}) \cdot \underline{\underline{A}} = \underline{\underline{I}} \cdot \underline{\underline{A}} = \underline{\underline{A}} \Rightarrow$$

$$\circledast \left\{ \begin{array}{l} \Rightarrow \underline{\underline{A}} \cdot \underline{\underline{D}} = \underline{\underline{A}} \Leftrightarrow \underline{\underline{A}} \underline{\underline{d}}_1 = \underline{\underline{a}}_1, \dots, \underline{\underline{A}} \underline{\underline{d}}_n = \underline{\underline{a}}_n \\ \text{andererseits: } \underline{\underline{A}} \underline{\underline{e}}_1 = \underline{\underline{a}}_1, \dots, \underline{\underline{A}} \underline{\underline{e}}_n = \underline{\underline{a}}_n \\ \text{Rang}(\underline{\underline{A}}) = n \text{ (da } \underline{\underline{A}} \text{ invertierbar)} \Rightarrow \text{LGS mit } \underline{\underline{A}} \text{ sind eindeutig lösbar.} \end{array} \right.$$

$$\circledast \Rightarrow \underline{\underline{d}}_1 = \underline{\underline{e}}_1, \dots, \underline{\underline{d}}_n = \underline{\underline{e}}_n. \text{ Somit ist } \underline{\underline{D}} = \underline{\underline{I}} \Rightarrow \underline{\underline{A}}^{-1} \underline{\underline{A}} = \underline{\underline{I}}.$$

(2)- direkt aus (1): $\underline{\underline{A}}^{-1} \cdot \underline{\underline{A}} = \underline{\underline{I}} \Rightarrow \underline{\underline{A}} = (\underline{\underline{A}}^{-1})^{-1}$

(3)- klar

(4)- $(\underline{\underline{A}}\underline{\underline{B}})(\underline{\underline{B}}^{-1}\underline{\underline{A}}^{-1}) = \underline{\underline{A}}(\underline{\underline{B}}\underline{\underline{B}}^{-1})\underline{\underline{A}}^{-1} = \underline{\underline{A}}\underline{\underline{I}}\underline{\underline{A}}^{-1} = \underline{\underline{A}}\underline{\underline{A}}^{-1} = \underline{\underline{I}} \Rightarrow (\underline{\underline{A}}\underline{\underline{B}})^{-1} = \underline{\underline{B}}^{-1}\underline{\underline{A}}^{-1}$

(5)- $\underline{\underline{I}} = \underline{\underline{I}}^{-1} = (\underline{\underline{A}}^{-1}\underline{\underline{A}})^T = \underline{\underline{A}}^T(\underline{\underline{A}}^{-1})^T \Rightarrow (\underline{\underline{A}}^T)^{-1} = (\underline{\underline{A}}^{-1})^T$

Theorem: Sei $\underline{\underline{A}}$ $n \times n$ Matrix. Dann äquivalent:

(1) $\underline{\underline{A}}$ invertierbar

(2) $\text{Rang}(\underline{\underline{A}}) = n$

(3) $\underline{\underline{A}}\underline{\underline{x}} = \underline{\underline{b}}$ lösbar für alle $\underline{\underline{b}}$

(4) $\underline{\underline{A}}\underline{\underline{x}} = \underline{\underline{0}}$ hat nur die Lösung $\underline{\underline{x}} = \underline{\underline{0}}$.

§ 1.4 Ausrechnen der Inverse

→ Gauss-Jordan Verfahren

Geg: $\underline{A}$ $n \times n$ invertierbar

Ges: $\underline{X}$ $n \times n$ sodass $\underline{A} \underline{X} = \underline{I}$

$$\left[\underline{A} \mid \underline{I} \right] \xrightarrow{\text{Elimination}} \left[\underline{I} \mid \underline{A}^{-1} \right]$$

$$\text{Bsp: } \left[\begin{array}{ccc|ccc} 2 & -1 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ -1 & 2 & -1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 2 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right] \quad \begin{array}{l} \cdot \frac{1}{2} \\ \cdot \frac{2}{3} \end{array}$$

$$\left[\begin{array}{ccc|ccc} 2 & -1 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & \frac{3}{2} & -1 & \frac{1}{2} & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 2 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right] \quad \cdot \frac{2}{3}$$

$$\left[\begin{array}{ccc|ccc} 2 & -1 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & \frac{3}{2} & -1 & \frac{1}{2} & 1 & 0 \\ 0 & 0 & \frac{4}{3} & \frac{1}{3} & \frac{2}{3} & 1 \end{array} \right] \quad \cdot \frac{3}{4}$$

$$\left[\begin{array}{ccc|ccc} 2 & -1 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{3}{2} & 0 & \frac{3}{4} & \frac{3}{2} & \frac{3}{4} \\ 0 & 0 & \frac{4}{3} & \frac{1}{3} & \frac{2}{3} & 1 \end{array} \right] \quad \cdot \frac{2}{3}$$

$$\left[\begin{array}{ccc|ccc} 2 & 0 & 0 & \frac{3}{2} & 1 & \frac{1}{2} \\ 0 & \frac{1}{2} & 0 & \frac{7}{4} & \frac{7}{2} & \frac{3}{4} \\ 0 & 0 & \frac{4}{3} & \frac{1}{3} & \frac{2}{3} & 1 \end{array} \right] \quad \begin{array}{l} \cdot \frac{1}{2} \\ \cdot 2 \\ \cdot \frac{3}{4} \end{array}$$

$$\left[\begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 0 & \frac{3}{4} & \frac{1}{2} & \frac{1}{4} \\ 0 & 1 & 0 & \frac{3}{2} & 3 & \frac{3}{2} \\ 0 & 0 & 1 & \frac{1}{4} & \frac{1}{2} & \frac{3}{4} \end{array} \right] \Rightarrow \underline{A}^{-1} = \frac{1}{4} \cdot \begin{bmatrix} 3 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 2 \\ 1 & 2 & 3 \end{bmatrix}$$

$\underline{A}^{-1}$

Bem: Die Pivote waren: $2, \frac{3}{2}, \frac{4}{3}$

Produkt der Pivoten: $2 \cdot \frac{3}{2} \cdot \frac{4}{3} = 4$

Def: Der Produkt der Diagonalelemente nach der Gauss-Elimination heisst Determinante der Matrix A.

Bsp: $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 2 & 3 \\ 1 & -2 & -3 \end{bmatrix} \Rightarrow \text{Elimination} \Rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \quad \det A = 1 \cdot 2 \cdot 0 = 0$
 $\hookrightarrow \text{Rang}(A) = 2 < 3$
 $\Rightarrow A$ ist nicht invertierbar

$\det A \neq 0 \Leftrightarrow A$ invertierbar.

$\Rightarrow$ Det. ist wichtig weil wir dann sofort wissen, ob eine Matrix invertierbar ist oder nicht.

⚠ Man kann nicht durch einen Vektor / eine Matrix teilen!
 $\rightarrow$ das gibt es nicht.

$$\underline{A} \underline{x} = \underline{b} \Rightarrow \underline{A}^{-1} (\underline{A} \underline{x}) = \underline{A}^{-1} \underline{b}$$

$$\underline{A}^{-1} \cdot (\underline{A} \underline{A}^{-1}) \underline{x} = \underline{A}^{-1} \underline{b}$$

$$\underline{I} \cdot \underline{x} = \underline{A}^{-1} \underline{b}$$

$$\underline{x} = \underline{A}^{-1} \underline{b}$$

Man kann nur durch eine Matrix multiplizieren.

In der Praxis = rechnet man eig. nie mit der Inverse (aufwendig, nicht effizient).

$\Rightarrow$ deswegen: nächster Kap.

§ 1.5. LU-Zerlegung

Gauss-Elimination für $\underline{A} \Rightarrow \underline{U}$ obere Zeilenstufenform

$\underline{L}$ untere Dreiecksmatrix mit 1er auf der Hauptdiagonale (Protokollmatrix)

$$\begin{bmatrix} 1 & & & 0 \\ & \ddots & & \\ & & 1 & \\ -l_{ij} & & & \end{bmatrix} \quad l_{ij} \text{ multipliziert die } i\text{-te Zeile um } 0 \text{ in } (ij)\text{-Platz zu erzeugen.}$$

Bem: $\underline{L} \cdot \underline{U} = \underline{A}$ falls keine Zeilen vertauscht.

Mit Zeilenvertauschungen: $\underline{P} \cdot \underline{A} = \underline{L} \cdot \underline{U} \leftarrow \text{Software}$

$\underline{A}\underline{x} = \underline{b}$ effizient lösen:
 $\underline{P}, \underline{L}, \underline{U}$ geg. (durch Software) mit $\underline{P}\underline{A} = \underline{L}\underline{U}$

$$\underline{A}\underline{x} = \underline{b} \Rightarrow \underline{P}\underline{A}\underline{x} = \underline{L}\underline{U} \Rightarrow \underline{L}\underline{U}\underline{x} = \underline{P}\underline{b}$$

$\underline{L}\underline{y} = \underline{P}\underline{b}$ schnell lösen via Vorwärtssubstitution
 $\Rightarrow \underline{y}$ berechnet.

$\underline{U}\underline{x} = \underline{y}$ schnell lösen via Rückwärtssubstitution

Teuer ist: nur die Gauss-Elimination/LU-Zerlegung.

$$\underline{b} \begin{bmatrix} 2 \\ 8 \\ 10 \end{bmatrix} \xrightarrow{1-2} \underline{c} = \begin{bmatrix} 2 \\ 4 \\ 10 \end{bmatrix} \quad \text{Mit Matrix?}$$

$$\underline{E} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}; \quad \underline{E} \cdot \underline{b} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 2 \\ 8 \\ 10 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 4 \\ 10 \end{bmatrix}$$

$$\underline{E} \cdot \underline{b} = \begin{bmatrix} b_1 \\ -2b_1 + b_2 \\ b_3 \end{bmatrix}; \quad \underline{E}\underline{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ -2a_{11} + a_{21} & -2a_{12} + a_{22} & -2a_{13} + a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix}$$

$\underline{E}_{ij}$ erhält man aus $\underline{I}$ mit l_{ij} an der Stelle ij in $\underline{I}$.

Der entsprechende Schritt in der Gauss-Elimination ist Multiplikation mit $\underline{E}_{ij}$ (Elementare Operation)

$$\underline{A}\underline{x} = \underline{b} \Rightarrow \underline{E}_{ij}\underline{A}\underline{x} = \underline{E}_{ij} \cdot \underline{b}$$

$\cdot \underline{E}_{ij} \mid$ l_{ij} mult. j -te Gleichung + i -te Gleichung.
 (↳ multipliziert)

Bem: 1) $\underline{E}_{ij}^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & & 0 \\ & 1 & \\ -l_{ij} & & 1 \end{bmatrix}$ $\underline{E}_{ij} \underline{E}_{ij}^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & & 0 \\ & 1 & \\ 0 & & 1 \end{bmatrix}$
 $\downarrow$
 $l_{ij} - l_{ij} = 0$

2) $\underline{E}_{ij} \cdot \underline{E}_{ar} = \begin{bmatrix} 1 & & \\ l_{ij} & \ddots & \\ & & 1 \end{bmatrix}$

3) Gauss-Elimination in Matrix-Sprache:

$$\text{in } \underline{I} \quad \underline{E}_{nn-1} \quad \dots \quad \underline{E}_{31} \quad \underline{E}_{21} \mid \underline{A} \Rightarrow \underline{U}$$

$$\underline{E}_{nn-1} \quad \dots \quad \underline{E}_{21} \underline{A} = \underline{U}$$

$$\cdot \underline{E}_{nn-1}^{-1} \mid$$

$$\Rightarrow \underline{E}_{n-1:n-2} \dots \underline{E}_{21} \underline{A} = \underline{E}_{nn-1}^{-1} \underline{U}$$

$\uparrow$
als $-l_{nn-1}$

$$\cdot \underline{E}_{n-1:n-2}^{-1} \mid$$

...

$$\Rightarrow \underline{A} = \underbrace{\underline{E}_{21}^{-1} \underline{E}_{31}^{-1} \dots \underline{E}_{nn-1}^{-1}}_{\underline{L} = \text{Protokollmatrix}} \underline{U} = \underline{L} \cdot \underline{U}$$

Bsp: LU-Zerlegung mit Permutation

$$\underline{A} = \begin{bmatrix} 0 & 2 & 1 \\ 4 & 6 & 1 \\ 2 & 3 & 4 \end{bmatrix} ; \underline{b} = \begin{bmatrix} 7 \\ 19 \\ 20 \end{bmatrix} \quad \underline{A} \underline{x} = \underline{b}$$

Bem: Vertausche 2 Zeilen indem man mit einer Permutationsmatrix multipliziert.

$$\underline{P}_{13} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix} \quad \text{aus } \underline{I} \text{ tausche 1. \& 3. Zeile}$$

$$\underline{P}_{13} \underline{P}_{13} = \underline{I} ; \text{ sodass } \underline{P}^{-1} = \underline{P}^T$$

$\underline{P}_{13} \underline{B}$ vertauscht die Zeilen 1, 3 in $\underline{B}$
 $\underline{B} \underline{P}_{13}$ vertauscht die Spalten 1, 3 in $\underline{B}$

$$\underline{P}_{13} \underline{A} = \begin{bmatrix} 2 & 3 & 4 \\ 4 & 6 & 1 \\ 0 & 2 & 1 \end{bmatrix} \xrightarrow{-2} \quad ; \quad \underline{E}_{21} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\underline{E}_{21} \underline{P}_{13} \underline{A} = \begin{bmatrix} 2 & 3 & 4 \\ 0 & 0 & -7 \\ 0 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\underline{E}_{23} \underline{E}_{21} \underline{P}_{13} \underline{A} = \begin{bmatrix} 2 & 3 & 4 \\ 0 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & -7 \end{bmatrix} = \underline{U}$$

$$\underline{P}_{23} \underline{E}_{21} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ -2 & 1 & 0 \end{bmatrix} \Rightarrow \underline{P}_{23} \cdot \underline{E}_{21} = \underline{E}_{31} \underline{P}_{23} \quad \text{ersetzen}$$

$$\underline{E}_{31} \underline{P}_{23} \underline{P}_{13} \underline{A} = \underline{U} \Rightarrow \underline{P} \underline{A} = \underline{E}_{31}^{-1} \cdot \underline{U}$$

$$\underline{P} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\cdot \underline{E}_{31}^{-1} \mid$$

$$\underline{P} \underline{A} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 2 & 0 & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 2 & 3 & 4 \\ 0 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & -7 \end{bmatrix}$$

Bem: Im allgemeinen gibt die Gauss-Elimination für eine $m \times n$ -Matrix $\underline{A}$ von Rang $r < m$:

$$\begin{array}{c} m \\ \boxed{\underline{P}} \end{array} \quad \begin{array}{c} n \\ \boxed{\underline{A}} \end{array} = \begin{array}{c} r \\ \boxed{\begin{array}{c} 1 \ 0 \\ \vdots \\ \underline{L} \ 1 \\ \oplus \end{array}} \end{array} \quad \begin{array}{c} n \\ \boxed{\begin{array}{c} \text{U} \\ \oplus \end{array}} \end{array} \quad \left. \vphantom{\begin{array}{c} n \\ \boxed{\begin{array}{c} \text{U} \\ \oplus \end{array}} \end{array}} \right\} r \text{ Pivots.}$$

Bem: Man kann die Elimination auch nur blockweise durchführen.

$$\left[\begin{array}{c|c} \underline{I} & \underline{0} \\ \hline -\underline{C} \cdot \underline{A}^{-1} & \underline{I} \end{array} \right] \left[\begin{array}{c|c} \underline{A} & \underline{B} \\ \hline \underline{C} & \underline{D} \end{array} \right] = \left[\begin{array}{c|c} \underline{I} \cdot \underline{A} + \underline{0} \cdot \underline{C} & \underline{I} \cdot \underline{B} + \underline{0} \cdot \underline{D} \\ \hline \underbrace{-\underline{C} \cdot \underline{A}^{-1} \cdot \underline{A} + \underline{I} \cdot \underline{C}}_{\underline{I}} & \underbrace{-\underline{C} \cdot \underline{A}^{-1} \cdot \underline{B} + \underline{I} \cdot \underline{D}}_{\underline{D} - \underline{C} \cdot \underline{A}^{-1} \cdot \underline{B}} \end{array} \right] = \left[\begin{array}{c|c} \underline{A} & \underline{B} \\ \hline \underline{0} & \underline{D} - \underline{C} \cdot \underline{A}^{-1} \cdot \underline{B} \end{array} \right]$$

Schur komplement

$$-\underline{C} + \underline{C} = 0$$

wichtig!

Bem: Sei $\underline{A}$ eine $n \times n$ Matrix, $\underline{A} = \underline{L} \cdot \underline{U}$

$$\underline{L} = \begin{bmatrix} 1 & & 0 \\ * & \ddots & \\ & & 1 \end{bmatrix}; \quad \underline{U} = \underbrace{\begin{bmatrix} d_1 & d_2 & 0 \\ 0 & \ddots & d_n \end{bmatrix}}_{\underline{D}} \cdot \underbrace{\begin{bmatrix} 1 & \frac{u_{12}}{d_1} & \frac{u_{13}}{d_1} & \dots & \frac{u_{1n}}{d_1} \\ 0 & \ddots & \frac{u_{23}}{d_2} & \dots & \end{bmatrix}}_{\tilde{\underline{U}}}$$

$$\underline{A} = \underline{L} \cdot \underline{U} = \underline{L} \cdot \underline{D} \cdot \tilde{\underline{U}}$$

LDU-Zerlegung

$$\underline{A}^T = \tilde{\underline{U}}^T \underline{D}^T \underline{L}^T$$

Falls $\underline{A} = \underline{A}^T$ ($\underline{A}$ symmetrisch) $\Rightarrow \underline{L}^T = \tilde{\underline{U}}, (\tilde{\underline{U}}^T = \underline{L})$

$\underline{A}$ symmetrisch $\Rightarrow \underline{A} = \underline{L} \underline{D} \underline{L}^T$

Zusätzliche Annahme: $\underline{A}$ symmetrisch und $d_1, d_2, \dots, d_n > 0$

$$\underline{D} = \sqrt{\underline{D}} \sqrt{\underline{D}} \quad \text{wobei} \quad \sqrt{\underline{D}} = \begin{bmatrix} \sqrt{d_1} & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \sqrt{d_n} \end{bmatrix}$$

$$\underline{A} = \underline{L} \underline{D} \underline{L}^T = \underbrace{\underline{L} \sqrt{\underline{D}}}_{\underline{R}} \sqrt{\underline{D}} \underline{L}^T = \underline{R} \underline{R}^T$$

$$\underline{A} = \underline{R} \underline{R}^T$$

cholesky-Zerlegung

Bem: $\underline{x}, \underline{y} \in \mathbb{R}^n : \underline{x}^T \underline{y} = \boxed{} = x_1 y_1 + \dots + x_n y_n \in \mathbb{R}$

$\underline{x} \in \mathbb{R}^n, \underline{y} \in \mathbb{R}^m$

Skalarprodukt von $\underline{x}$ und $\underline{y}$

$$\underline{x} \underline{y}^T = \underbrace{\begin{bmatrix} \vdots \\ \vdots \\ \vdots \end{bmatrix}}_{\text{LU-Zerlegung!}} \underbrace{\begin{bmatrix} \end{bmatrix}}_{\text{Rang 1}} = \begin{bmatrix} x_1 y_1 & x_1 y_2 & \dots & x_1 y_m \\ x_2 y_1 & x_2 y_2 & \dots & x_2 y_m \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_n y_1 & x_n y_2 & \dots & x_n y_m \end{bmatrix} \quad n \times m \in \mathbb{R}$$

$$\underline{Bem} \quad \underline{A} \underline{x} = [\underline{a}_1, \underline{a}_2 \dots \underline{a}_n] \begin{bmatrix} - & \underline{x}_1^* & - \\ - & \underline{x}_2^* & - \\ & \vdots & \\ - & \underline{x}_n^* & - \end{bmatrix} = \underline{a}_1 \underline{x}_1^* + \underline{a}_2 \underline{x}_2^* + \dots + \underline{a}_n \underline{x}_n^*$$

Blockmultiplikation

= Summe von Rang=1 Matrizen

Bem: Somit ist die LU-Zerlegung eine Summe von Rang 1 Matrizen.

$$\underline{\underline{A}} = \underline{\underline{L}} \underline{\underline{U}} = \begin{bmatrix} \underline{l}_1 & \underline{l}_2 & \dots & \underline{l}_r \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \text{---} \underline{u}_1^* \text{---} \\ \text{---} \underline{u}_2^* \text{---} \\ \vdots \\ \text{---} \underline{u}_r^* \text{---} \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ l_{21} & 1 & 0 & 0 \\ l_{31} & l_{32} & 1 & 0 \\ l_{41} & l_{42} & l_{43} & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & \times \end{bmatrix}$$

$$\underline{\underline{A}} = \underline{l}_1 \underline{u}_1^* + \underline{l}_2 \underline{u}_2^* + \dots + \underline{l}_r \underline{u}_r^*$$

Bem: Man kann die LU-Zerlegung auch so einführen.

$$l_{21} = \frac{a_{21}}{a_{11}}, \quad l_{31} = \frac{a_{31}}{a_{11}}, \quad l_{41} = \frac{a_{41}}{a_{11}}$$

$$\underline{\underline{A}} = \begin{bmatrix} 1 \text{ mal Zeile 1} \\ l_{21} \text{ mal Zeile 1} \\ l_{31} \text{ mal Zeile 1} \\ l_{41} \text{ mal Zeile 1} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \boxed{\underline{\underline{A}}_2} \\ 0 & & & \\ 0 & & & \end{bmatrix}$$

$$\begin{array}{c} \uparrow \\ \underline{l}_1 \end{array} = \underline{l}_1 \underline{u}_1^* + \underbrace{\begin{bmatrix} 0 \text{ mal Zeile 2} \\ 1 \text{ mal Zeile 2} \\ l_{32} \text{ mal Zeile 2} \\ l_{42} \text{ mal Zeile 2} \end{bmatrix}}_{\underline{l}_2 \cdot \underline{u}_2^*} + \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \boxed{\underline{\underline{A}}_3} \\ 0 & 0 & & \end{bmatrix}$$

usw.

$$\underline{\underline{A}} = \underline{l}_1 \underline{u}_1^* + \underline{l}_2 \underline{u}_2^* + \dots + \underline{l}_r \underline{u}_r^*$$

⚠ Rang der Matrix = sehr wichtig - verrätet viel über die Matrix

§ 1.7 Geometrie: Orthogonale Matrizen

9.10.20

$$\mathbb{R}^3 \ni \underline{x}: \|\underline{x}\| = \sqrt{x_1^2 + x_2^2 + x_3^2} \quad (\text{die Euklidische Norm}) \quad (|x| = \text{Betrag})$$

$$\mathbb{R}^n \ni \underline{x}: \|\underline{x}\| = \sqrt{x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_n^2}$$

$$\mathbb{C}^n \ni \underline{x}: \|\underline{x}\| = \sqrt{|x_1|^2 + |x_2|^2 + \dots + |x_n|^2}$$

$$\underline{x}, \underline{y} \in \mathbb{R}^3: \langle \underline{x}, \underline{y} \rangle = x_1 y_1 + x_2 y_2 + x_3 y_3 = \underline{x}^T \underline{y} \quad \begin{matrix} \underline{x}^T & \underline{y} \\ \hline \boxed{} & \boxed{} \end{matrix} = \text{Skalarprodukt zw. } \underline{x} \text{ \& } \underline{y}$$

$$\underline{x}, \underline{y} \in \mathbb{R}^n: \langle \underline{x}, \underline{y} \rangle = x_1 y_1 + x_2 y_2 + \dots + x_n y_n = \underline{x}^T \underline{y}$$

$\langle \rangle$: Diese Klammern
= Skalarprodukt

$$\text{Winkel: } \widehat{(\underline{x}, \underline{y})} = \arccos \frac{\langle \underline{x}, \underline{y} \rangle}{\|\underline{x}\| \|\underline{y}\|}$$

Def: $\underline{x}, \underline{y} \in \mathbb{R}^3$ heißen orthogonal $\underline{x} \perp \underline{y}$ ($\underline{x} \neq \underline{0}, \underline{y} \neq \underline{0}$) falls $\langle \underline{x}, \underline{y} \rangle = 0$

Def: eine reelle $n \times n$ -Matrix $\underline{A}$ heißt orthogonal wenn:

$$\underline{A} \cdot \underline{A}^T = \underline{I}$$

orthogonal = senkrecht

(d.h. • alle Spalten von $\underline{A}$ stehen orthogonal aufeinander (= $\perp$ zueinander)

&

• alle diese Spalten haben die Länge 1).

Bsp:

$$\underline{A} = [\underline{u} \quad \underline{v} \quad \underline{w}] \Rightarrow \underline{A}^T = \begin{bmatrix} \underline{u}^T \\ \underline{v}^T \\ \underline{w}^T \end{bmatrix}$$

$$\underline{A}^T \underline{A} = \begin{bmatrix} \underline{u}^T \underline{u} & \underline{u}^T \underline{v} & \underline{u}^T \underline{w} \\ \underline{v}^T \underline{u} & \underline{v}^T \underline{v} & \underline{v}^T \underline{w} \\ \underline{w}^T \underline{u} & \underline{w}^T \underline{v} & \underline{w}^T \underline{w} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} \underline{u} \perp \underline{v}, & \underline{u} \perp \underline{w}, & \|\underline{u}\| = 1 \\ \underline{v} \perp \underline{w}, & & \|\underline{v}\| = 1 \\ & & \|\underline{w}\| = 1 \end{cases}$$

* orthogonale Matrizen
sind immer quadratisch

$$\underline{x}, \underline{y} \in \mathbb{C}^n: \langle \underline{x}, \underline{y} \rangle = \underline{x}^H \underline{y} = \bar{x}_1 y_1 + \bar{x}_2 y_2 + \dots + \bar{x}_n y_n$$

Def: $\underline{A} \in \mathbb{C}^{n \times n}$ heisst unitär falls $\underline{A}^H \underline{A} = \underline{I}$

Bem: $\underline{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ gegeben; $\underline{x} \in \mathbb{R}^n$ beliebig, $\underline{A} \underline{x} = \underline{y} \in \mathbb{R}^n$

$$\mathcal{A}: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n, \mathcal{A}(\underline{x}) = \underline{A} \underline{x} \in \mathbb{R}^n \text{ für } \underline{x} \in \mathbb{R}^n$$

$$\begin{aligned} \mathcal{A}: \mathbb{R}^n &\rightarrow \mathbb{R}^n \\ \underline{x} &\mapsto \underline{A} \underline{x} \end{aligned}$$

Theorem: Orthogonale Matrizen verändern Längen und Winkeln nicht!

Beweis: $\underline{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ mit $\underline{A}^T \underline{A} = \underline{I}$

$$\underline{x}, \underline{y} \in \mathbb{R}^n$$

$$\begin{aligned} \langle \underline{A} \underline{x}, \underline{A} \underline{y} \rangle &= (\underline{A} \underline{x})^T (\underline{A} \underline{y}) = (\underline{x}^T \underline{A}^T) (\underline{A} \underline{y}) = \underline{x}^T (\underline{A}^T \underline{A}) \underline{y} = \underline{x}^T \underline{I} \underline{y} = \underline{x}^T \underline{y} \\ &= \langle \underline{x}, \underline{y} \rangle \end{aligned}$$

$$\text{Nehme } \underline{y} = \underline{x} \Rightarrow \|\underline{A} \underline{x}\|^2 = \langle \underline{A} \underline{x}, \underline{A} \underline{x} \rangle = \langle \underline{x}, \underline{x} \rangle = \|\underline{x}\|^2$$

$$\text{Winkel} \quad \Rightarrow \quad \|\underline{A} \underline{x}\| = \|\underline{x}\|$$

$$\widehat{(\underline{A} \underline{x}, \underline{A} \underline{y})} = \arccos \frac{\langle \underline{A} \underline{x}, \underline{A} \underline{y} \rangle}{\|\underline{A} \underline{x}\| \|\underline{A} \underline{y}\|} = \arccos \frac{\langle \underline{x}, \underline{y} \rangle}{\|\underline{x}\| \|\underline{y}\|} = \widehat{(\underline{x}, \underline{y})}$$

Theorem: Seien $\underline{A}, \underline{B}$ orthogonale Matrizen:

(1). $\underline{A}$ ist invertierbar und $\underline{A}^{-1} = \underline{A}^T$

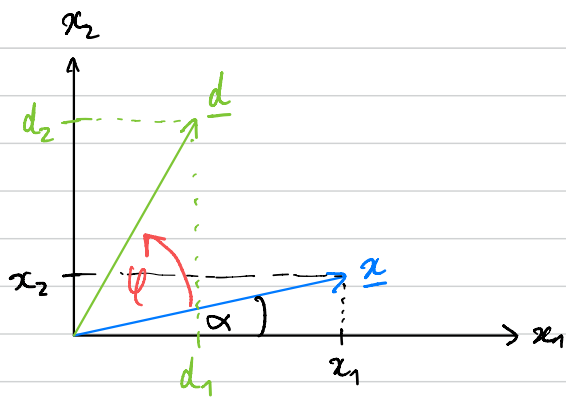
(2). $\underline{A}^{-1}$ ist orthogonal

(3). $\underline{A} \underline{B}$ ist orthogonal

(4). $\underline{I}$ ist orthogonal.

Bspe: ① Jede Permutationsmatrix ist orthogonal ($\underline{P}^T \underline{P} = \underline{I}$)

② Drehmatrix:



Sei $r = \|x\|$

$$d_1 = r \cdot \cos(\alpha + \varphi) = \overbrace{r \cos \alpha}^{x_1} \cos \varphi - \overbrace{r \sin \alpha}^{x_2} \sin \varphi$$

$$d_2 = r \cdot \sin(\alpha + \varphi) = \overbrace{r \sin \alpha}^{x_2} \cos \varphi + \overbrace{r \cos \alpha}^{x_1} \sin \varphi$$

$$\Rightarrow \underline{d} = \underline{D}(\varphi) \underline{x} = \begin{bmatrix} x_1 \cos \varphi - x_2 \sin \varphi \\ x_1 \sin \varphi + x_2 \cos \varphi \end{bmatrix}$$

$$\text{Daraus ist } \underline{D}(\varphi) = \begin{bmatrix} \cos \varphi & -\sin \varphi \\ \sin \varphi & \cos \varphi \end{bmatrix}$$

Drehmatrix

$$\text{Daraus ist } \underline{D}(\varphi) = \begin{bmatrix} \cos \varphi & -\sin \varphi \\ \sin \varphi & \cos \varphi \end{bmatrix}$$

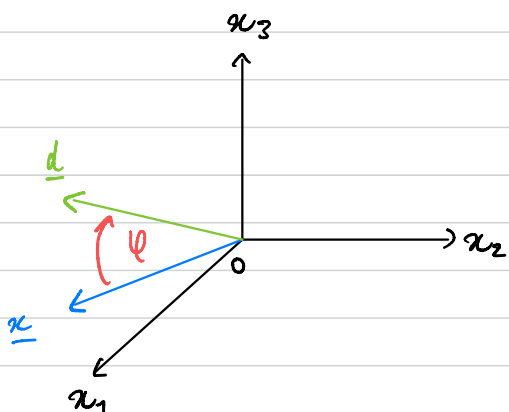
$$\underline{D}(\varphi)^T = \begin{bmatrix} \cos \varphi & \sin \varphi \\ -\sin \varphi & \cos \varphi \end{bmatrix} = \underline{D}(-\varphi)$$

Bem: $\underline{G}(\varphi) = \underline{D}(-\varphi)$ Notation für Givens Rotation

Bem: $\underline{D}(\varphi)$ orthogonal

$$\underline{D}(\varphi)^T \underline{D}(\varphi) = \begin{bmatrix} \cos^2 \varphi + \sin^2 \varphi & -\cos \varphi \sin \varphi + \sin \varphi \cos \varphi \\ -\sin \varphi \cos \varphi + \cos \varphi \sin \varphi & \cos^2 \varphi + \sin^2 \varphi \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Bsp Drehung in der x_1, x_3 -Ebene



$$\underline{D}(\varphi) = \begin{bmatrix} \cos \varphi & 0 & -\sin \varphi \\ 0 & 1 & 0 \\ \sin \varphi & 0 & \cos \varphi \end{bmatrix}$$

Allgemein in $\mathbb{R}^n$: Drehung in der $x_i O x_j$ -Ebene

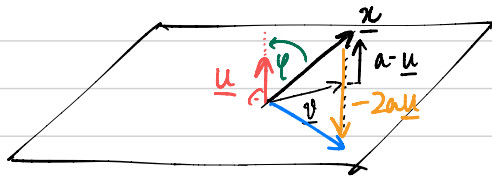
$$D_{ij}(\varphi) = \begin{bmatrix} 1 & & & & 0 \\ & \ddots & & & \\ & & 1 & & \\ & & \cos \varphi & -\sin \varphi & \\ 0 & & \sin \varphi & \cos \varphi & \\ & & & \ddots & \\ & & & & 1 \end{bmatrix}$$

← i-te Zeile
← j-te Zeile

↑ ↑
i-te Spalte j-te Spalte

Bsp: Spiegelungen / Householder Matrix

Sei eine Ebene mit $\underline{u}$ als Normalvektor der Ebene, $\|\underline{u}\| = 1$
↑ wichtig!



Spiegelung von $\underline{x}$ zur Ebene $\underline{Qx}$

$$\cos \varphi = \frac{a}{\|\underline{x}\|}$$

$$\underline{u}^T \underline{x} = \langle \underline{u}, \underline{x} \rangle = \|\underline{u}\| \cdot \|\underline{x}\| \cdot \cos \varphi = 1 \cdot \|\underline{x}\| \cdot \frac{a}{\|\underline{x}\|} = a$$

⚠ Also: $a = \underline{u}^T \underline{x}$ = Länge der Projektion von $\underline{x}$ auf $\underline{u}$.

$$\underline{x} = \underline{v} + a\underline{u}$$

$$\underline{Q} \cdot \underline{x} = \underline{x} + (-2a\underline{u}) = \underline{x} - 2a\underline{u} = \underline{x} - 2\underline{u}a = \underline{x} - 2\underline{u}(\underline{u}^T \underline{x})$$

$$= \underline{x} - 2(\underline{u}\underline{u}^T)\underline{x} = (\underline{I} - 2\underline{u}\underline{u}^T)\underline{x}$$

$$\Rightarrow \underline{Q} = \underline{I} - 2\underline{u}\underline{u}^T \text{ Householdermatrix}$$

Beweis:

Bem: $\underline{Q}$ ist orthogonal

$$\begin{aligned} \underline{Q}^T \underline{Q} &= (\underline{I} - 2\underline{u}\underline{u}^T)^T (\underline{I} - 2\underline{u}\underline{u}^T) = (\underline{I}^T - 2(\underline{u}\underline{u}^T)^T) (\underline{I} - 2\underline{u}\underline{u}^T) = (\underline{I} - 2\underline{u}\underline{u}^T) (\underline{I} - 2\underline{u}\underline{u}^T) \\ &= \underline{I} - 2\underline{u}\underline{u}^T - 2\underline{u}\underline{u}^T + 4(\underline{u}\underline{u}^T)(\underline{u}\underline{u}^T) \end{aligned}$$

$$= \underline{\underline{I}} - 4 \underline{\underline{u}} \underline{\underline{u}}^T + 4 \underline{\underline{u}} (\underbrace{\underline{\underline{u}}^T \underline{\underline{u}}}_{\| \underline{\underline{u}} \|^2}) \underline{\underline{u}}^T = \underline{\underline{I}} \Rightarrow \underline{\underline{Q}} \text{ orthogonal.}$$

$\| \underline{\underline{u}} \|^2 = 1$

$$\otimes (\underline{\underline{u}} \underline{\underline{u}}^T)^T = (\underline{\underline{u}}^T)^T \cdot \underline{\underline{u}}^T = \underline{\underline{u}} \cdot \underline{\underline{u}}^T$$

Bsp

$$\underline{\underline{u}} = \begin{bmatrix} -\frac{2}{3} \\ 1/3 \\ -\frac{2}{3} \end{bmatrix} \quad \| \underline{\underline{u}} \|^2 = \underline{\underline{u}}^T \cdot \underline{\underline{u}} = \left(-\frac{2}{3}\right)^2 + \left(\frac{1}{3}\right)^2 + \left(-\frac{2}{3}\right)^2 = 1$$

Achtung: falls $\| \underline{\underline{u}} \| \neq 1$, dann arbeite ich weiter $\frac{\underline{\underline{u}}}{\| \underline{\underline{u}} \|}$.

$$\underline{\underline{u}} \cdot \underline{\underline{u}}^T = \begin{bmatrix} -\frac{2}{3} \\ 1/3 \\ -\frac{2}{3} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -\frac{2}{3} & 1/3 & -\frac{2}{3} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 & -2 & 4 \\ -2 & 1 & -2 \\ 4 & -2 & 4 \end{bmatrix}$$

$$\underline{\underline{Q}} = \underline{\underline{I}} - 2 \underline{\underline{u}} \underline{\underline{u}}^T = \frac{1}{9} \begin{bmatrix} 9 & 0 & 0 \\ 0 & 9 & 0 \\ 0 & 0 & 9 \end{bmatrix} - \frac{2}{9} \begin{bmatrix} 4 & -2 & 4 \\ -2 & 1 & -2 \\ 4 & -2 & 4 \end{bmatrix}$$

§ 1.8. QR-Zerlegung

$$\underline{\underline{A}} = \underline{\underline{Q}} \underline{\underline{R}}$$

$\hookrightarrow$ obere Dreiecksmatrix
 $\hookrightarrow$ orthogonale Matrix $\underline{\underline{Q}}^T \underline{\underline{Q}} = \underline{\underline{I}}$

$$\begin{matrix} n \\ m \end{matrix} \begin{bmatrix} \underline{\underline{A}} \end{bmatrix} = \begin{matrix} m \\ m \end{matrix} \begin{bmatrix} \underline{\underline{Q}} \end{bmatrix} \begin{matrix} n \\ m \end{matrix} \begin{bmatrix} * \\ * \\ * \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\begin{matrix} n \\ n \end{matrix} \begin{bmatrix} \underline{\underline{A}} \end{bmatrix} = \begin{matrix} n \\ n \end{matrix} \begin{bmatrix} \underline{\underline{Q}} \end{bmatrix} \begin{matrix} n \\ n \end{matrix} \begin{bmatrix} * \\ * \\ * \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\underline{\underline{A}} \underline{\underline{x}} = \underline{\underline{b}} \quad \underline{\underline{Q}} \underline{\underline{R}} \underline{\underline{x}} = \underline{\underline{b}} \Rightarrow \underline{\underline{R}} \underline{\underline{x}} = \underline{\underline{Q}}^T \underline{\underline{b}}$$

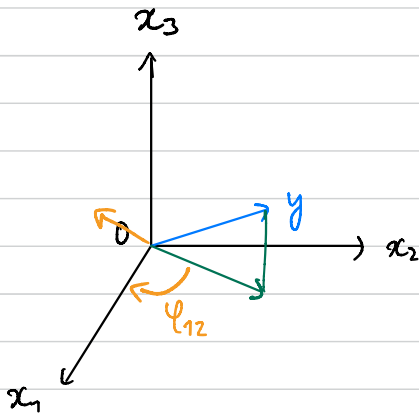
$\underline{\underline{Q}}^T \mid$

weiter Rückwärtssubstitution

Vorteil gegenüber LU-Zerlegung: Rundungsfehler sammeln sich nicht
 Nachteil: es kostet ca. 3 Mal mehr Operationen!

Wie? Wir erzeugen die 0-Stellen in $\underline{R}$ wie bei der Elimination mittels orthogonale Matrizen statt $E_{12}, \dots$

Ziel: $\underline{A} = \begin{bmatrix} Q \\ \end{bmatrix} \begin{bmatrix} * & * \\ 0 & * \\ \vdots & \vdots \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \dots$ mit $\underline{Q}$ orthogonal



$$\underline{A} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{bmatrix}$$

$$\underline{G}^{12}(\varphi_{12}) = \begin{bmatrix} \cos \varphi_{12} & \sin \varphi_{12} & 0 \\ -\sin \varphi_{12} & \cos \varphi_{12} & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{matrix} 1 \\ 2 \\ \end{matrix}$$

Die Givens Rotation die y_2 zu 0 bringt.

$$\underline{G}^{13}(\varphi_{13}) = \begin{bmatrix} \cos \varphi_{13} & 0 & \sin \varphi_{13} \\ 0 & 1 & 0 \\ -\sin \varphi_{13} & 0 & \cos \varphi_{13} \end{bmatrix} \begin{matrix} 1 \\ \\ 3 \end{matrix}$$

Die Givens Rotation die y_3 zu 0 bringt

Also $\underbrace{\underline{G}^{13} \underline{G}^{12}}_{\text{orthogonale Matrix}} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} * \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$

Nach der ersten Spalte $\underline{Q}^1 \underline{A} = \begin{bmatrix} * & z_1 & x \\ 0 & z_2 & x \\ 0 & z_3 & x \end{bmatrix}$ brauche $\underline{G}^{23}$

$$\begin{bmatrix} x & x & x & \dots & x \\ 0 & x & x & \dots & x \\ 0 & x & x & \dots & x \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & x & x & x & x \end{bmatrix}$$

$\underline{G}^{ij}$: die ersten Komponenten nicht verändert

$\underline{Q}^2 \underline{Q}^1 \underline{A}$ mit $\underline{Q}^2$ orthogonal

$$\underline{Q}^2 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \boxed{} & & \\ \vdots & & \ddots & \\ 0 & & & \end{bmatrix} \quad \text{Multiplikation von Givens Rotationen}$$

$\vdots$ weiter so

$$\underline{Q}^{n-1} \dots \underline{Q}^2 \cdot \underline{Q}^1 \cdot \underline{A} = \underline{R} \quad | \cdot (\underline{Q}^1)^T (\underline{Q}^2)^T \dots (\underline{Q}^{n-1})^T$$

$$\Rightarrow \underline{A} = \underbrace{(\underline{Q}^1)^T (\underline{Q}^2)^T \dots (\underline{Q}^{n-1})^T}_{\text{orthogonale Matrix}} \cdot \underline{R} = \underline{Q} \underline{R}$$

i-te Spalte
↓

orthogonale Matrix

$$\underline{G}_{ij} \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_{i-1} \\ \boxed{x_i} \\ x_{i+1} \\ \vdots \\ x_{j-1} \\ \boxed{x_j} \dots x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_{i-1} \\ r \\ x_{i+1} \\ \vdots \\ x_{j-1} \\ 0 \\ x_{j+1} \dots x_n \end{bmatrix}$$

$$r = \sqrt{x_i^2 + x_j^2}$$

$$\cos \varphi = \frac{x_i}{r}$$

$$\sin \varphi = \frac{x_j}{r}$$

Bsp: $\begin{bmatrix} 4 \\ -3 \\ 1 \end{bmatrix} \rightsquigarrow \begin{bmatrix} * \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$

$$r = \sqrt{16+9} = 5$$

$$\cos \varphi = \frac{4}{5} \quad \sin \varphi = \frac{-3}{5}$$

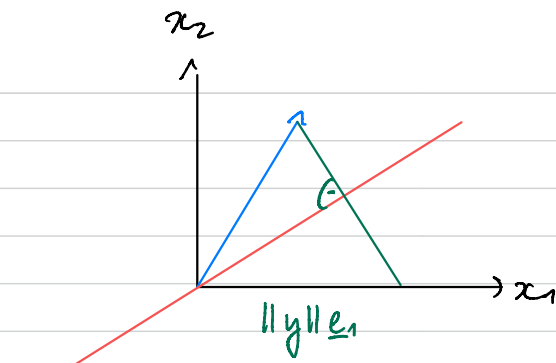
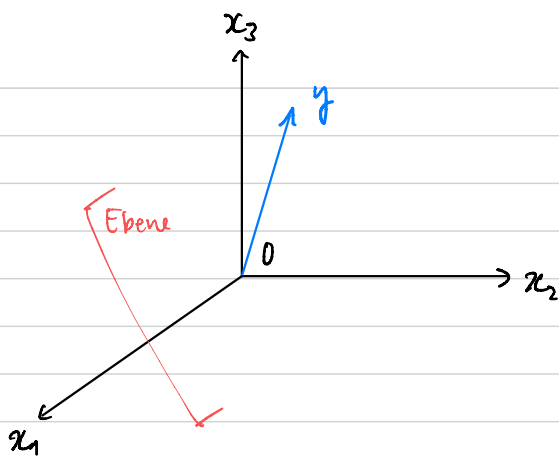
$$\underline{G}^{12} \begin{bmatrix} 4 \\ -3 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4/5 & -3/5 & 0 \\ 3/5 & 4/5 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 4 \\ -3 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\underline{G}^{13} \begin{bmatrix} 5 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sqrt{26} \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad \underline{G} = \underline{G}^{13} \underline{G}^{12}$$

Bem: Diese Methode (Givens Rotationen) ist günstig falls $\underline{A}$ bereits viele 0-Einträge hat.

Alternative (allgemeine Software) verwendet **Householder-Spiegelungen**

→ alle 0-Stellen in einer Spalte gleichzeitig.



$$\underline{\underline{Q}} = \underline{\underline{I}} - 2\underline{\underline{u}}\underline{\underline{u}}^T \text{ wobei } \underline{\underline{u}} \perp \text{Ebene}, \|\underline{\underline{u}}\| = 1$$

Bsp: $\underline{\underline{y}} = \begin{bmatrix} 2 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix} \xrightarrow{\underline{\underline{Q}}} 3\underline{\underline{e}}_1 = \begin{bmatrix} 3 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad \|\underline{\underline{y}}\| = \sqrt{4+4+1} = 3$

$$\underline{\underline{y}} = \|\underline{\underline{y}}\| \underline{\underline{e}}_1 + \underline{\underline{v}} \Rightarrow \underline{\underline{v}} = \underline{\underline{y}} - \|\underline{\underline{y}}\| \underline{\underline{e}}_1 = \begin{bmatrix} 2 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 3 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\underline{\underline{u}} = \frac{1}{\|\underline{\underline{v}}\|} \underline{\underline{v}} = \frac{1}{\sqrt{6}} \begin{bmatrix} -1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\Rightarrow \underline{\underline{Q}}^1 = \underline{\underline{I}} - 2\underline{\underline{u}}\underline{\underline{u}}^T = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} - \frac{2}{6} \begin{bmatrix} -1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 & 2 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} - \frac{2}{6} \begin{bmatrix} -1 & -2 & -1 \\ -2 & 4 & 2 \\ -1 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

$$= \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 2 & 2 & 1 \\ 2 & -1 & -2 \\ 1 & -2 & 2 \end{bmatrix}$$

$$\underline{\underline{Q}}^1 \underline{\underline{x}} = \begin{bmatrix} 3 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\underline{\underline{A}} = \begin{bmatrix} x & x & x & x \\ x & x & x & x \\ x & x & x & x \\ x & x & x & x \end{bmatrix} \Rightarrow \underline{\underline{Q}}^1 \underline{\underline{A}} = \begin{bmatrix} x & x & x & x \\ 0 & x & x & x \\ 0 & x & x & x \\ 0 & x & x & x \end{bmatrix}$$

$$\underline{\underline{Q}}^2 \underline{\underline{Q}}^1 \underline{\underline{A}} = \begin{bmatrix} x & x & x & x \\ 0 & x & x & x \\ 0 & 0 & x & x \\ 0 & 0 & x & x \end{bmatrix}$$

... und so weiter ... $\underline{\underline{Q}}^{n-1} \dots \underline{\underline{Q}}^2 \underline{\underline{Q}}^1 \underline{\underline{A}} = \underline{\underline{R}}$

$$\Rightarrow \underline{\underline{A}} = \underline{\underline{Q}} \underline{\underline{R}} \quad \text{mit} \quad \underline{\underline{Q}} = \underbrace{(\underline{\underline{Q}}^1)^T (\underline{\underline{Q}}^2)^T \dots (\underline{\underline{Q}}^{n-1})^T}_{\text{orthogonale Matrix-}}$$

Bsp:

$$\underline{\underline{A}} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 0 \\ 2 & 0 \end{bmatrix} \Rightarrow \underline{\underline{Q}}^1 \underline{\underline{A}} = \left[\underline{\underline{Q}}^1 \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 2 \end{bmatrix} \quad \underline{\underline{Q}}^1 \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \right]$$

$$\underline{\underline{Q}}^1 \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad \left\| \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 2 \end{bmatrix} \right\| = 3$$

$$\underline{\underline{v}} = \underline{\underline{y}} - 3\underline{\underline{e}}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 2 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 3 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -2 \\ 2 \\ 2 \end{bmatrix}; \quad \|\underline{\underline{v}}\| = \sqrt{12}$$

$$\Rightarrow \underline{\underline{u}} = \frac{1}{\sqrt{12}} \begin{bmatrix} -2 \\ 2 \\ 2 \end{bmatrix} \Rightarrow \underline{\underline{Q}}^1 = \underline{\underline{I}} - 2\underline{\underline{u}}\underline{\underline{u}}^T = \underline{\underline{I}} - 2 \frac{1}{12} \begin{bmatrix} -2 \\ 2 \\ 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -2 & 2 & 2 \end{bmatrix}$$

$$= \frac{1}{6} \begin{bmatrix} 2 & 4 & 4 \\ 4 & 2 & -4 \\ 4 & -4 & 2 \end{bmatrix} \Rightarrow \underline{\underline{Q}}^1 \underline{\underline{A}} = \begin{bmatrix} 3 & \frac{1}{3} \\ 0 & \frac{2}{3} \\ 0 & \frac{2}{3} \end{bmatrix} \quad \underline{\underline{Q}}^2 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & * \\ 0 & * \end{bmatrix}$$