

# Lineare Algebra und Numerische Mathematik

Prof. Ralf Hiptmair

Seminar for Applied Mathematics, ETH Zürich

Vorlesung für D-BAUG Herbstsemester 2014

[www.math.ethz.ch/education/bachelor/lectures/hs2014/other/linalnum\\_BAUG](http://www.math.ethz.ch/education/bachelor/lectures/hs2014/other/linalnum_BAUG)

[www.sam.math.ethz.ch/~hiptmair/tmp/LANM/](http://www.sam.math.ethz.ch/~hiptmair/tmp/LANM/)

## II. Rechnen mit Vektoren und Matrizen

### 2.1. Vektorrechnung im $\mathbb{R}^n$

**Definition II.1.0.B** (Grundoperationen der Vektorarithmetik).

**Vektoraddition:** Für beliebige Spaltenvektoren  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{R}^n$ ,  $n \in \mathbb{N}$ , definieren wir ihre **Summe**  $\mathbf{v} + \mathbf{w} \in \mathbb{R}^n$  komponentenweise durch

$$(\mathbf{v} + \mathbf{w})_i := (\mathbf{v})_i + (\mathbf{w})_i, \quad i \in \{1, \dots, n\}.$$

**Skalarmultiplikation:** Für einen beliebigen Spaltenvektor  $\mathbf{v} \in \mathbb{R}^n$ ,  $n \in \mathbb{N}$ , und  $\alpha \in \mathbb{R}$  definieren wir das **Produkt**  $\alpha \cdot \mathbf{v} \in \mathbb{R}^n$  komponentenweise wie folgt:

$$(\underline{v} \cdot \alpha)_i = (\alpha \cdot \mathbf{v})_i := \alpha \cdot (\mathbf{v})_i, \quad i \in \{1, \dots, n\}.$$

$$\begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_n \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \\ \vdots \\ w_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} v_1 + w_1 \\ v_2 + w_2 \\ \vdots \\ w_n + v_n \end{bmatrix}, \quad \alpha \cdot \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \alpha v_1 \\ \alpha v_2 \\ \vdots \\ \alpha v_n \end{bmatrix}$$

**Satz II.1.0.D** (Rechenregeln für die Vektoroperationen).

Für alle  $\mathbf{u}, \mathbf{v}, \mathbf{w} \in \mathbb{R}^n$ ,  $n \in \mathbb{N}$ , und  $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$  gilt

Vektoraddition **kommutativ:**  $\mathbf{v} + \mathbf{w} = \mathbf{w} + \mathbf{v}$ , (VR1)

Vektoraddition **assoziativ:**  $\mathbf{u} + (\mathbf{v} + \mathbf{w}) = (\mathbf{u} + \mathbf{v}) + \mathbf{w}$ , (VR2)

Vektoraddition, **neutrales Element:**  $\mathbf{v} + \mathbf{0} = \mathbf{v}$ , (VR3)

Skalarmultiplikation **assoziativ:**  $(\alpha \cdot \beta) \cdot \mathbf{v} = \alpha \cdot (\beta \cdot \mathbf{v})$ , (VR4)

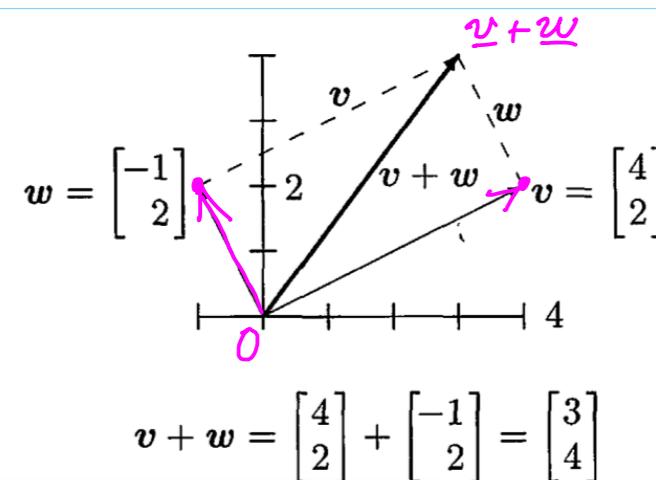
Skalarmultiplikation, **neutrales Element:**  $1 \cdot \mathbf{v} = \mathbf{v}$ , (VR5)

**Distributivgesetz:**  $\alpha \cdot (\mathbf{v} + \mathbf{w}) = \alpha \cdot \mathbf{v} + \alpha \cdot \mathbf{w}$ , (VR6)

$(\alpha + \beta) \cdot \mathbf{v} = \alpha \cdot \mathbf{v} + \beta \cdot \mathbf{v}$ . (VR7)

$$\underline{v} - \underline{w} := \underline{v} + (-1) \cdot \underline{w}$$

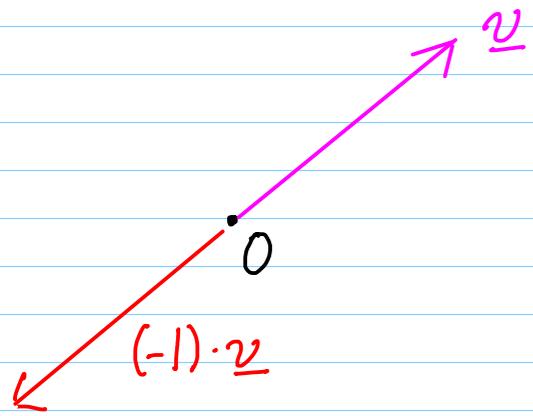
Visualisierung:



Vektoraddition



Parallelogrammkonstruktion

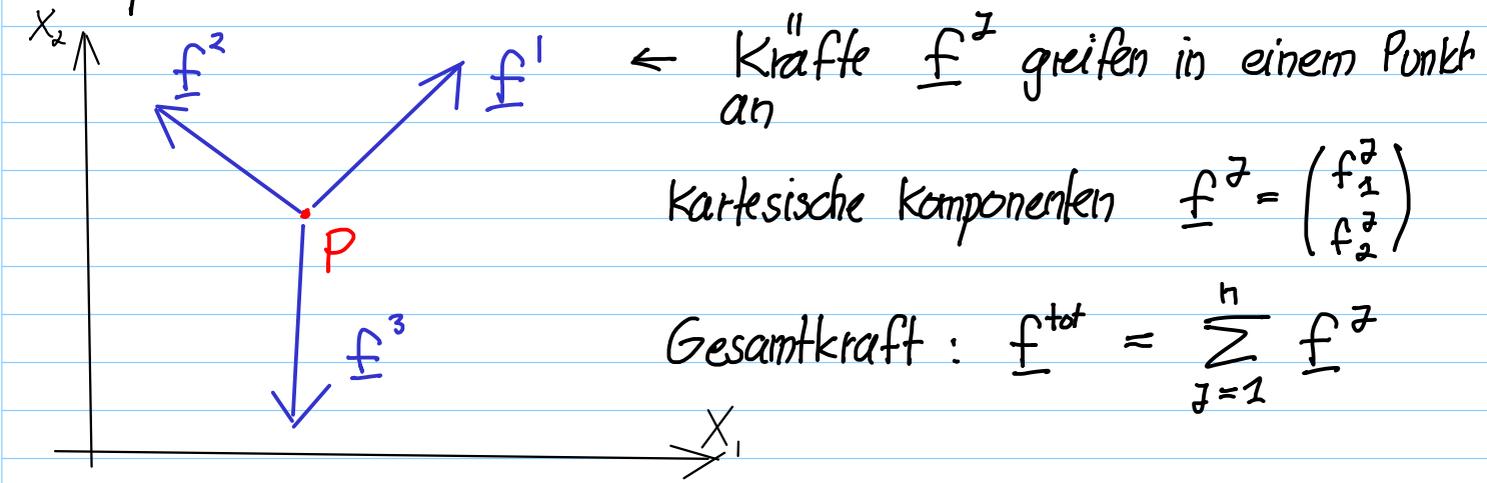


Skalarmultiplikation mit  $\alpha \in \mathbb{R}$



Zentrische Streckung mit Zentrum  $O$ ,  
Faktor  $\alpha$

Bsp: Kraftvektoren (in 2D)



← Kräfte  $\underline{f}^j$  greifen in einem Punkt an

Kartesische Komponenten  $\underline{f}^j = \begin{pmatrix} f_1^j \\ f_2^j \end{pmatrix}$

Gesamtkraft:  $\underline{f}^{\text{tot}} = \sum_{j=1}^n \underline{f}^j$

Kraftvektor  $\underline{f} \Rightarrow (-1) \cdot \underline{f} \hat{=} \text{Gegenkraft}$

## 2.2. Linearkombinationen und Matrix-Vektor-Produkt

Erinnerung: Schreibweise für LGS:  $\underline{A} \cdot \underline{x} = \underline{b}$ ,  $\underline{A} \in \mathbb{R}^{m,n}$

"Matrixnotation":  $\underline{A} \cdot \underline{x} = \underline{b}$



LGS:

$$\begin{aligned} a_{1,1}x_1 + a_{1,2}x_2 + \dots + a_{1,n}x_n &= b_1 \\ a_{2,1}x_1 + a_{2,2}x_2 + \dots + a_{2,n}x_n &= b_2 \\ \vdots & \\ a_{m,1}x_1 + a_{m,2}x_2 + \dots + a_{m,n}x_n &= b_m \end{aligned}$$



Vektorgleichung:

$$x_1 \cdot \begin{bmatrix} a_{1,1} \\ a_{2,1} \\ \vdots \\ a_{m,1} \end{bmatrix} + x_2 \cdot \begin{bmatrix} a_{1,2} \\ a_{2,2} \\ \vdots \\ a_{m,2} \end{bmatrix} + \dots + x_n \cdot \begin{bmatrix} a_{1,n} \\ a_{2,n} \\ \vdots \\ a_{m,n} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}$$

↑  
v.A.

Vektorgleichung kompakt:  $x_1(\underline{A})_{:,1} + x_2(\underline{A})_{:,2} + \dots + x_n(\underline{A})_{:,n} = \underline{b}$ .

**Definition II.2.0.A** (Linearkombination von (Spalten)vektoren). (LK)

Gegeben sei eine Menge von  $n \in \mathbb{N}$  (Spalten)vektoren  $\{\mathbf{a}^1, \dots, \mathbf{a}^n\} \subset \mathbb{R}^m$ ,  $m \in \mathbb{N}$ . Für reelle Zahlen  $c_1, \dots, c_n \in \mathbb{R}$  heisst

$$\sum_{j=1}^n c_j \mathbf{a}^j = c_1 \mathbf{a}^1 + \dots + c_n \mathbf{a}^n \quad (\text{II.2.0.B})$$

eine **Linearkombination** der Vektoren  $\mathbf{a}^1, \dots, \mathbf{a}^n$  mit (reellen) **Koeffizienten**  $c_j$ ,  $j \in \{1, \dots, n\}$ .

## Kompakte Notation für LK

**Definition II.2.0.D** (Matrix-Vektor-Multiplikation). (MVP)

Für  $A \in \mathbb{R}^{m,n}$  und  $v \in \mathbb{R}^n$ ,  $m, n \in \mathbb{N}$  ist das **Matrix-Vektor-Produkt**  $A \cdot v \in \mathbb{R}^m$  definiert durch

$$(A \cdot v)_i := \sum_{j=1}^n (A)_{i,j} v_j, \quad i \in \{1, \dots, m\} \Leftrightarrow A \cdot v = \sum_{j=1}^n v_j (A)_{:,j}$$

↑ Skalarmultiplikation
↑ Vektoraddition

$$\underbrace{\begin{bmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & \dots & a_{1,n} \\ a_{2,1} & a_{2,2} & \dots & a_{2,n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m,1} & a_{m,2} & \dots & a_{m,n} \end{bmatrix}}_A \cdot \underbrace{\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}}_x = \underbrace{\begin{bmatrix} a_{1,1}x_1 + a_{1,2}x_2 + \dots + a_{1,n}x_n \\ a_{2,1}x_1 + a_{2,2}x_2 + \dots + a_{2,n}x_n \\ \vdots \\ a_{m,1}x_1 + a_{m,2}x_2 + \dots + a_{m,n}x_n \end{bmatrix}}_{Ax}$$

Matrix · Vektor → Vektor

MVP nur definiert, wenn Länge (Vektor) = Anz. (Spalten Matrix)!

$i$ -te Zeile →

$$\begin{bmatrix} * & * & * & * \\ * & * & * & * \\ * & * & * & * \\ * & * & * & * \end{bmatrix} \begin{bmatrix} * \\ * \\ * \\ * \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} * \\ * \\ * \\ * \end{bmatrix}$$

$A$ 
 $x$ 
 $Ax$

←  $(Ax)_i$   
 ↑  
 hängt nur von  
*i*. Zeile von  $A$  ab

## LK durch MVP

$$a^j \in \mathbb{R}^m : \sum_{j=1}^n c_j a^j = [a^1, a^2, \dots, a^n] \cdot \begin{bmatrix} c_1 \\ c_2 \\ \vdots \\ c_n \end{bmatrix}$$

$m \times n$ -Matrix, erzeugt durch Nebeneinanderschreiben der Spaltenvektoren  $a^j \in \mathbb{R}^m$

## II.2.E: "Matrixbaukasten":

Nebeneinanderschreiben:  $\begin{matrix} M \in \mathbb{R}^{m,p} \\ N \in \mathbb{R}^{m,q} \end{matrix} : [M, N] \in \mathbb{R}^{m,p+q}$

Übereinanderschreiben:  $\begin{matrix} M \in \mathbb{R}^{k,n} \\ N \in \mathbb{R}^{l,n} \end{matrix} \begin{bmatrix} M \\ N \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{k+l,n}$

Beides, z. B.  $\left[ \begin{array}{c|c} M & N \\ \hline P & Q \end{array} \right]$

# II.2.F: Lösungen von LGS und LK

**Satz I.4.5.B** (Lösungsmenge eines linearen Gleichungssystems).  
 Sei  $Zx = y$ ,  $Z \in \mathbb{R}^{m,n}$ , die **Zeilenstufenform** eines linearen Gleichungssystems gemäss **Definition I.4.3.A**,  $r := \text{Rang}(Z)$  ( $\rightarrow$  **Definition I.4.4.H**),  $\{i_1, \dots, i_r\} \subset \{1, \dots, m\}$  die geordnete ( $i_1 < i_2 < \dots < i_r$ ) Indexmenge der Pivotspalten,  $\{j_1, \dots, j_{n-r}\} := \{1, \dots, n\} \setminus \{i_1, \dots, i_r\}$  (leer, wenn  $r = n$ ).

(i) Dann hat das lineare Gleichungssystem **keine Lösung**, wenn  $y_j \neq 0$  für ein  $j > r$ .  
 (ii) Andernfalls ist die Lösungsmenge  $\mathcal{L}$  von LGS( $Z; y$ ) gegeben durch

$$\mathcal{L} = \left\{ x \in \mathbb{R}^n : \begin{array}{l} (x)_{i_k} = y_k - \sum_{\ell=1}^{n-r} \alpha_\ell \cdot (Z)_{k, j_\ell}, k \in \{1, \dots, r\}, \\ (x)_{j_\ell} = \alpha_\ell, \ell \in \{1, \dots, n-r\} \end{array}, \alpha_1, \dots, \alpha_{n-r} \in \mathbb{R} \right\}$$

$$\mathcal{L} = \left\{ x = \begin{bmatrix} y_1 - \alpha_1 z_{1,r+1} - \dots - \alpha_{n-r} z_{1,n} \\ \vdots \\ y_r - \alpha_1 z_{r,r+1} - \dots - \alpha_{n-r} z_{r,n} \\ \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_{n-r} \end{bmatrix}, \alpha_j \in \mathbb{R} \right\}$$

Bsp: Spezialfall

(zu Erreichen durch Umnummerieren der  $x_j$ )

$r := \text{Rang}(Z)$

$$Z = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & \dots & 0 & z_{1,r+1} & \dots & z_{1,n} \\ 0 & 1 & 0 & \dots & 0 & z_{2,r+1} & \dots & z_{2,n} \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \ddots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \ddots & 0 & z_{r-1,r+1} & \dots & z_{r-1,n} \\ 0 & \dots & \dots & 0 & 1 & z_{r,r+1} & \dots & z_{r,n} \\ 0 & \dots & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & & & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{m,n}$$

$\uparrow_{i_1=1}$        $\uparrow_{i_r=r}$        $\uparrow_{j_1=r+1}$        $\uparrow_{j_{n-r}=n}$

Annahme:  $(y)_{r+1:m} = 0$

Fall (i) ausgeschlossen:  $\mathcal{L} \neq \emptyset$

Nun: Umschreiben mit Vektorarithmetik

$$\mathcal{L} = \left\{ x = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_r \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} \alpha_1 z_{1,r+1} \\ \vdots \\ \alpha_1 z_{r,r+1} \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} - \dots - \begin{bmatrix} \alpha_{n-r} z_{1,n} \\ \vdots \\ \alpha_{n-r} z_{r,n} \\ 0 \\ \vdots \\ -\alpha_{n-r} \end{bmatrix}, \alpha_j \in \mathbb{R} \right\}$$



$$\mathcal{L} = \left\{ \underline{x} \in \mathbb{R}^n : \underline{x} = \begin{bmatrix} (x)_{1:r} \\ \underline{0} \end{bmatrix} - \alpha_1 \begin{bmatrix} z_{1,r+1} \\ \vdots \\ z_{r,r+1} \\ \vdots \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} \dots - \alpha_{n-r} \begin{bmatrix} z_{1,n} \\ \vdots \\ z_{r,n} \\ \vdots \\ 0 \\ \vdots \\ -1 \end{bmatrix}, \alpha_j \in \mathbb{R} \right\}$$

$\uparrow$  Setze  $\alpha_1=1, \alpha_2=\dots=\alpha_{n-r}=0$  im Satz

$(y)_{r+1:m}=0$   $\blacktriangleright$   $\mathcal{L}(\text{LGS}(\mathbf{Z}; \mathbf{y})) = \left\{ \begin{bmatrix} (y)_{1:r} \\ \underline{0} \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} z_{1,r+1} & z_{1,r+2} & \dots & \dots & z_{1,n} \\ \vdots & \vdots & & & \vdots \\ z_{r,r+1} & z_{r,r+2} & \dots & \dots & z_{r,n} \\ -1 & 0 & \dots & \dots & 0 \\ 0 & -1 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & -1 & 0 \\ 0 & \dots & \dots & 0 & -1 \end{bmatrix} \mathbf{c}, \mathbf{c} \in \mathbb{R}^{n-r} \right\}$

$$\underline{c} = \begin{bmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_{n-r} \end{bmatrix} = \left\{ \begin{bmatrix} (y)_{1:r} \\ \underline{0} \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} (\underline{z})_{1:r,r+1:n} \\ -\mathbf{I}_{n-r} \end{bmatrix} \underline{c} \right\}$$

$\mathbf{I}_m \hat{=} m \times m$  - Einheitsmatrix :  $(\mathbf{I})_{i,j} = \begin{cases} 1, & i=j \\ 0, & \text{sonst} \end{cases}, i,j \in \{1, \dots, m\}$

### 2.3. Matrixprodukt

$\underline{a}^1, \dots, \underline{a}^n \in \mathbb{R}^m$  :  $\underline{v} = \sum_{j=1}^n c_j \underline{a}^j$  : Linearkombination mit Koeffizienten  $c_j$   
 $\underline{b}^1, \dots, \underline{b}^k \in \mathbb{R}^m$  :  $\underline{a}^j = \sum_{\ell=1}^k s_{\ell,j} \underline{b}^\ell, s_{\ell,j} \in \mathbb{R}$   
 "geschichtete LK"  $j \in \{1, \dots, n\}, \ell \in \{1, \dots, k\}$

$$\underline{v} = \sum_{j=1}^n c_j \left( \sum_{\ell=1}^k s_{\ell,j} \underline{b}^\ell \right) = \sum_{\ell=1}^k \underbrace{\left( \sum_{j=1}^n s_{\ell,j} c_j \right)}_{= (\underline{S} \underline{c})_\ell} \underline{b}^\ell$$

$$\underline{c} := \begin{bmatrix} c_1 \\ \vdots \\ c_n \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{B} = [\underline{b}^1, \dots, \underline{b}^k], \mathbf{S} = \begin{bmatrix} s_{1,1} & \dots & s_{1,n} \\ \vdots & & \vdots \\ s_{k,1} & \dots & s_{k,n} \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{k,n}$$

MVPs!

$$\Rightarrow \underline{v} = \mathbf{B} (\underline{S} \underline{c}) = ? \underline{c} : ? = \mathbf{B} \cdot \underline{S}$$

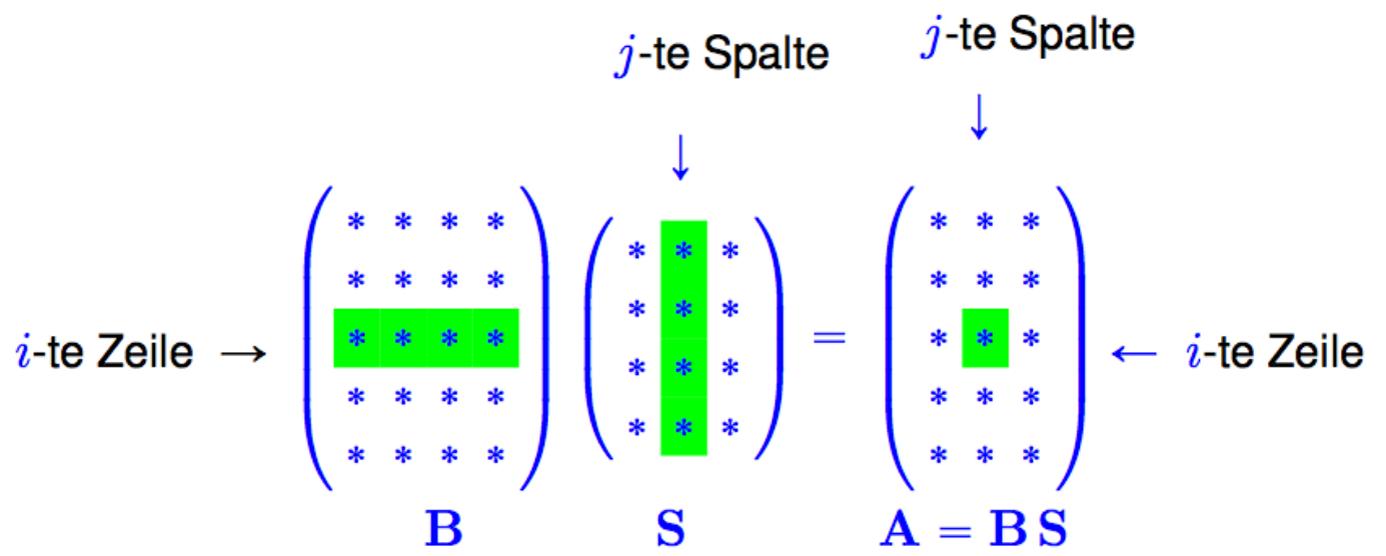
$$(\underline{v})_i = \sum_{j=1}^n \left( \sum_{\ell=1}^k s_{\ell,j} \cdot (\mathbf{B})_{i,\ell} \right) c_j = \underline{A} \underline{c}$$

**Definition II.3.0.B (Matrixprodukt).** (MP)  
 Für  $m, n, k \in \mathbb{N}$  sei  $\mathbf{B} \in \mathbb{R}^{m,k}, \mathbf{S} \in \mathbb{R}^{k,n}$ . Das **Matrixprodukt**  $\mathbf{B} \cdot \mathbf{S} \in \mathbb{R}^{m,n}$  ist elementweise definiert durch

$$(\mathbf{B} \cdot \mathbf{S})_{i,j} := \sum_{\ell=1}^k (\mathbf{B})_{i,\ell} (\mathbf{S})_{\ell,j}, \quad i \in \{1, \dots, m\}, j \in \{1, \dots, n\}.$$

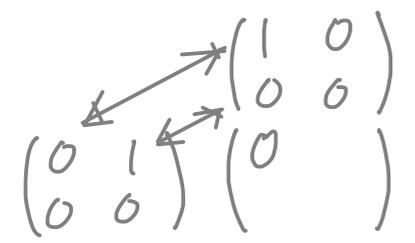
!  $B \cdot S$  nur dann definiert, falls  
 $Anz(\text{Spalten von } B) = Anz.(\text{Zeilen von } S)$

$$\begin{aligned} Anz(\text{Zeilen } BS) &= Anz.(\text{Zeilen } B) \\ Anz(\text{Spalten } BS) &= Anz(\text{Spalten } S) \end{aligned}$$

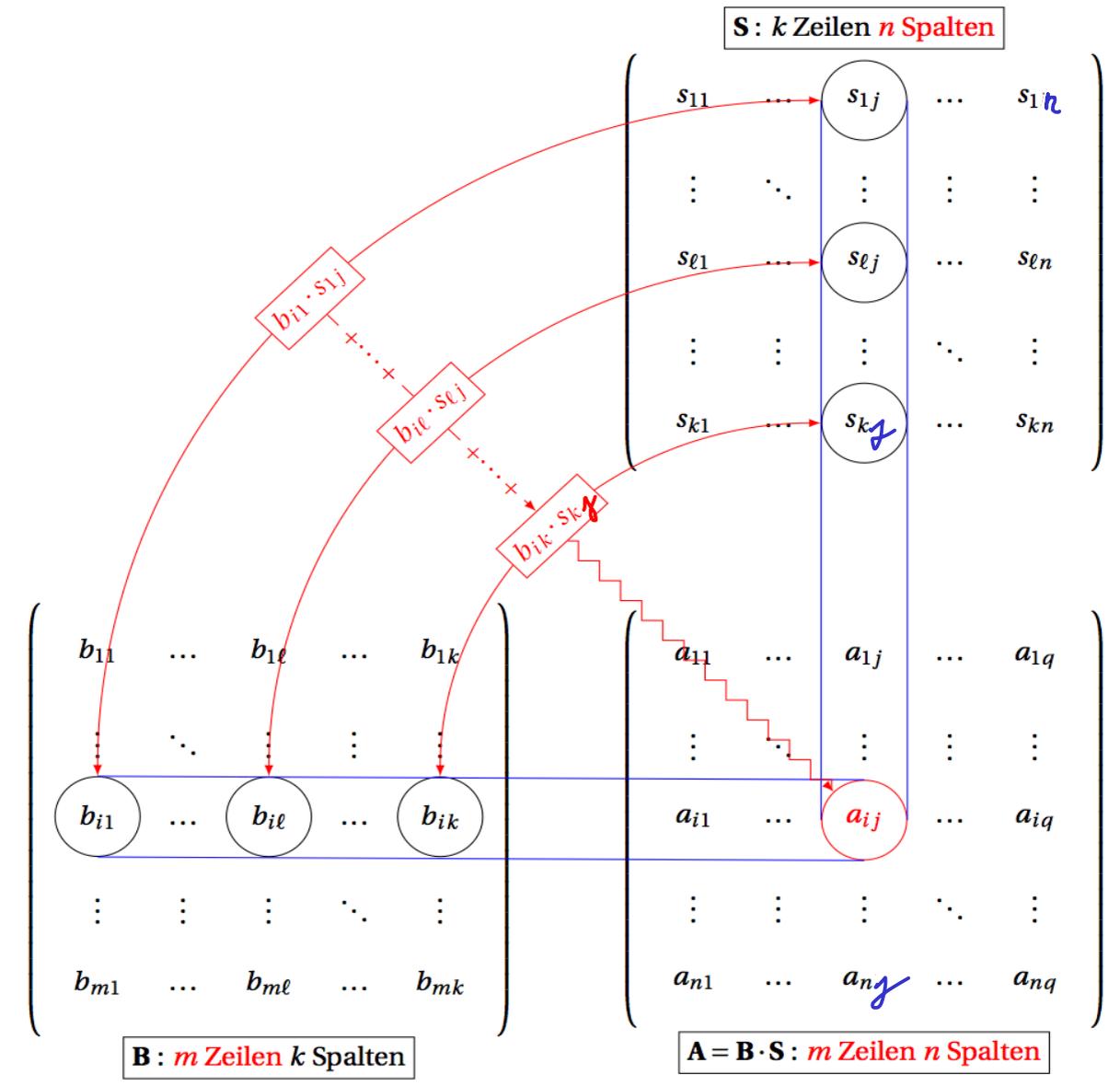


Beispiel:  $m = 2, n = 4, k = 3$

$$B := \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \end{pmatrix}, \quad S := \begin{pmatrix} 7 & -1 & 1 & 0 \\ -8 & -2 & 0 & -1 \\ 9 & -3 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$



$$\begin{aligned} &S \\ &\begin{pmatrix} 7 & -1 & 1 & 0 \\ -8 & -2 & 0 & -1 \\ 9 & -3 & 0 & 0 \end{pmatrix} \\ &B \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 18 & -14 & 1 & -2 \\ 42 & -32 & 4 & -5 \end{pmatrix} \\ &A = BS \end{aligned}$$



Beachte:  $A \in \mathbb{R}^{n,k}, B \in \mathbb{R}^{k,n}$   
 $AB \in \mathbb{R}^{n,n}, BA \in \mathbb{R}^{k,k}$

! Sogar, wenn  $k = n$  : i.a.  $BA \neq AB$

$$\text{Bsp: } \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \leftarrow \\ \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \leftarrow \neq$$

Matrixprodukt **nicht kommutativ** auch für quadratische Matrizen

$$\text{Bsp: II.3.D: } \underline{A} \cdot \underline{B} \text{ mit } \underline{A} \in \mathbb{R}^{m,n}, \underline{B} \in \mathbb{R}^{n,1} = \mathbb{R}^n$$

$$\rightarrow \underline{A} \cdot \underline{B} \in \mathbb{R}^m, \underline{A} \cdot \underline{B} = \underline{A} \cdot \underline{b} \text{ wenn } \underline{B} = [\underline{b}]$$

MP ist echte Verallgemeinerung von MVP

$$\text{Bem: II.3.F: } \underline{A} \in \mathbb{R}^{m,k}, \underline{B} \in \mathbb{R}^{k,n}$$

$$\underline{A} \cdot \underline{B} = [\underline{A}(\underline{B})_{:,1}, \dots, \underline{A}(\underline{B})_{:,n}]$$

$$(\underline{A} \cdot \underline{B})_{:,j} = \underbrace{\sum_{\ell=1}^k (\underline{A})_{:, \ell} \cdot (\underline{B})_{\ell, j}}_{\text{Lk von Spalten von } \underline{A}} = \underline{A}(\underline{B})_{:,j}$$

$$\text{Analog: } (\underline{A} \cdot \underline{B})_{i,:} = (\underline{A})_{i,:} \cdot \underline{B} \in \mathbb{R}^{1,n} \text{ : Zeilenvektor} \\ \uparrow \\ \text{Matrixprodukt}$$

Beispiel II.3.0.G (Inneres Produkt von Zeilen- und Spaltenvektor).

$$\bullet \underline{A} \in \mathbb{R}^{1,k} \leftrightarrow \text{Zeilenvektor } \underline{a}^T = [a_1, \dots, a_k]$$

$$\bullet \underline{B} \in \mathbb{R}^{k,1} = \mathbb{R}^k \leftrightarrow \text{Spaltenvektor } \underline{b} = \begin{bmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_k \end{bmatrix}$$

$$\text{Eine Zahl} \rightarrow \underline{a}^T \cdot \underline{b} = [a_1, \dots, a_k] \cdot \begin{bmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_k \end{bmatrix} = \left[ \sum_{\ell=1}^k a_{\ell} b_{\ell} \right] \in \mathbb{R}.$$

Beispiel II.3.0.H (Äusseres Produkt/Tensorprodukt von Spalten- und Zeilenvektor).

$$\bullet \underline{A} \in \mathbb{R}^{m,1} \leftrightarrow \text{Spaltenvektor } \underline{a} = \begin{bmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_m \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^m$$

$$\bullet \underline{B} \in \mathbb{R}^{1,n} \leftrightarrow \text{Zeilenvektor } \underline{b}^T = [b_1, \dots, b_n]$$

$$\underline{a} \cdot \underline{b}^T = \begin{bmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_m \end{bmatrix} \cdot [b_1, \dots, b_n] = \begin{bmatrix} a_1 b_1 & a_1 b_2 & \dots & \dots & a_1 b_n \\ a_2 b_1 & a_2 b_2 & \dots & \dots & a_2 b_n \\ \vdots & \vdots & & & \vdots \\ a_m b_1 & a_m b_2 & \dots & \dots & a_m b_n \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{m,n},$$

$$(\underline{a} \cdot \underline{b}^T)_{i,j} = (\underline{a})_i \cdot (\underline{b}^T)_j, \quad i \in \{1, \dots, m\}, j \in \{1, \dots, n\}.$$

Beispiel II.3.0.J (Multiplikation mit Diagonalmatrix).

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & \dots & a_{1,n} \\ a_{2,1} & a_{2,2} & \dots & a_{2,n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m,1} & a_{m,2} & \dots & a_{m,n} \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{m,n}, \quad \mathbf{D} := \text{diag}(d_1, \dots, d_m) \in \mathbb{R}^{m,m}, \\ \mathbf{T} := \text{diag}(t_1, \dots, t_n) \in \mathbb{R}^{n,n}.$$

Multiplikation mit Diagonalmatrix von links:

$$\mathbf{D} \cdot \mathbf{A} = \begin{bmatrix} d_1 a_{1,1} & d_1 a_{1,2} & \dots & d_1 a_{1,n} \\ d_2 a_{2,1} & d_2 a_{2,2} & \dots & d_2 a_{2,n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ d_m a_{m,1} & d_m a_{m,2} & \dots & d_m a_{m,n} \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{m,n}: \quad (\mathbf{D} \cdot \mathbf{A})_{i,j} = d_i (\mathbf{A})_{i,j}$$

$\hat{=}$  Zeilenskalierungen

Multiplikation mit Diagonalmatrix von rechts:

$$\mathbf{A} \cdot \mathbf{T} = \begin{bmatrix} t_1 a_{1,1} & t_2 a_{1,2} & \dots & t_n a_{1,n} \\ t_1 a_{2,1} & t_2 a_{2,2} & \dots & t_n a_{2,n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ t_1 a_{m,1} & t_2 a_{m,2} & \dots & t_n a_{m,n} \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{m,n}: \quad (\mathbf{A} \cdot \mathbf{T})_{i,j} = t_j (\mathbf{A})_{i,j}$$

$$(\mathbf{A} \cdot \mathbf{I})_{i,j} = \sum_{\ell=1}^n (\mathbf{A})_{i,\ell} (\mathbf{I})_{\ell,j} \underset{\substack{\uparrow \\ (\mathbf{I})_{\ell,j} = 0 \text{ für } \ell \neq j}}{=} (\mathbf{A})_{i,j} \cdot t_j$$

$\hat{=}$  Spaltenskalierungen

Wiederholung Matrixprodukt:

Linearkombination:  $\underline{v} = \underline{A} \cdot \underline{c}$

geschachtelte Linearkombination:  $\underline{v} = \underline{B} (\underline{S} \underline{c}) = (\underline{B} \underline{S}) \underline{c} \quad (*)$

**Definition II.3.0.B** (Matrixprodukt).

Für  $m, n, k \in \mathbb{N}$  sei  $\mathbf{B} \in \mathbb{R}^{m,k}$ ,  $\mathbf{S} \in \mathbb{R}^{k,n}$ . Das **Matrixprodukt**  $\mathbf{B} \cdot \mathbf{S} \in \mathbb{R}^{m,n}$  ist elementweise definiert durch

$$(\mathbf{B} \cdot \mathbf{S})_{i,j} := \sum_{\ell=1}^k (\mathbf{B})_{i,\ell} (\mathbf{S})_{\ell,j}, \quad i \in \{1, \dots, m\}, j \in \{1, \dots, n\}.$$

Beispiel II.3.0.K (Zeilenkombination durch Matrixmultiplikation).

$\alpha \in \mathbb{R}$

$$i. \text{ Zeile} \rightarrow \mathbf{A}' := \begin{bmatrix} 1 & 0 & \dots & & & & & & & 0 \\ 0 & 1 & 0 & \dots & & & & & & 0 \\ \vdots & & \ddots & & & & & & & \vdots \\ \vdots & & & \ddots & & & & & & \vdots \\ \vdots & & & & \ddots & & & & & \vdots \\ \vdots & & & & & \ddots & & & & \vdots \\ \vdots & & & & & & \ddots & & & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & \alpha & 0 & \dots & 0 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & & & & & & & & \ddots & & \vdots \\ \vdots & & & & & & & & & \dots & 0 \\ 0 & \dots & & & & & & & & \dots & 1 \end{bmatrix} \underbrace{\begin{bmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & \dots & a_{1,n} \\ a_{2,1} & a_{2,2} & \dots & a_{2,n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m,1} & a_{m,2} & \dots & a_{m,n} \end{bmatrix}}_{= \mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m,n}}$$

$\uparrow$   
j. Spalte  $\underline{k} \in \mathbb{R}^{m,m}$

$$\underline{k} \underline{A} = [k (\underline{A})_{:,1}, \dots, k (\underline{A})_{:,n}]$$

$$\underline{K} \begin{bmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_i \\ \vdots \\ v_m \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_{i-1} \\ v_i + \alpha v_j \\ v_{i+1} \\ \vdots \\ v_m \end{bmatrix} \triangleright A' \text{ aus } A \text{ durch ZUF} \\ \text{Zeile } i \leftarrow \text{Zeile } i + \alpha \cdot \text{Zeile } j$$

$$A \xrightarrow{\text{Gausselimination}} \text{ZSF} \cong \underline{Z} \\ \left( \underline{K}_L \cdots \underline{K}_3 \cdot (K_2(K_1)A) \right) = \underline{Z}$$

Aus (\*)

**Satz II.3.0.L (Assoziativität der Matrixmultiplikation).**

Für  $m, n, k, l \in \mathbb{N}$  und beliebige  $A \in \mathbb{R}^{m,k}$ ,  $B \in \mathbb{R}^{k,l}$ ,  $C \in \mathbb{R}^{l,n}$  gilt

$$(A \cdot B) \cdot C = A \cdot (B \cdot C).$$

Anwendung:  $n \in \mathbb{N}$  gerade

$$\underbrace{\left( \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ \vdots \\ n \end{bmatrix} [1 \ 2 \ \dots \ n] \right)}_{\in \mathbb{R}^{n,n}} \cdot \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \\ \vdots \\ -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ \vdots \\ n \end{bmatrix} \cdot \underbrace{\left( [1 \ 2 \ \dots \ n] \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \\ \vdots \\ -1 \end{bmatrix} \right)}_{\in \mathbb{R} = \frac{n}{2}}$$

## 2.4. Matrixkalkül

Verallgemeinerung Vektoroperatoren

**Definition II.4.0.B** (Grundoperationen der Matrixarithmetik).

**Matrixaddition:** Für beliebige Matrizen **gleicher Grösse**  $A, B \in \mathbb{R}^{m,n}$ ,  $m, n \in \mathbb{N}$ , definieren wir ihre **Summe**  $A + B \in \mathbb{R}^{m,n}$  **elementweise** durch

$$(A + B)_{i,j} := (A)_{i,j} + (B)_{i,j}, \quad i \in \{1, \dots, n\}, j \in \{1, \dots, m\}.$$

**Skalarmultiplikation:** Für eine beliebige Matrix  $A \in \mathbb{R}^{m,n}$ ,  $m, n \in \mathbb{N}$ , und  $\alpha \in \mathbb{R}$  definieren wir das **Produkt**  $\alpha \cdot A = A \cdot \alpha \in \mathbb{R}^{m,n}$  **elementweise** wie folgt:

$$(\alpha \cdot A)_{i,j} = (A \cdot \alpha)_{i,j} := \alpha \cdot (A)_{i,j}, \quad i \in \{1, \dots, n\}, j \in \{1, \dots, m\}.$$

**Satz II.4.0.D** (Rechenregeln für die Matrixoperationen).

Für alle  $A, B, C \in \mathbb{R}^{m,n}$ ,  $m, n \in \mathbb{N}$ , und  $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$  gilt

$$\text{Matrixaddition } \textit{kommutativ}: \quad B + C = C + B, \quad (\text{M1})$$

$$\text{Matrixaddition } \textit{assoziativ}: \quad A + (B + C) = (A + B) + C, \quad (\text{M2})$$

$$\text{Matrixaddition, } \textit{neutrales Element}: \quad B + O_{m,n} = B, \quad (\text{M3})$$

$$\text{Skalarmultiplikation } \textit{assoziativ}: \quad (\alpha \cdot \beta) \cdot B = \alpha \cdot (\beta \cdot B), \quad (\text{M4})$$

$$\text{Skalarmultiplikation, } \textit{neutrales Element}: \quad 1 \cdot B = B, \quad (\text{M5})$$

$$\textit{Distributivgesetze}: \quad \alpha \cdot (B + C) = \alpha \cdot B + \alpha \cdot C, \quad (\text{M6})$$

$$(\alpha + \beta) \cdot B = \alpha \cdot B + \beta \cdot B. \quad (\text{M7})$$

$\underline{0} \cong$  Nullmatrix

**Satz II.4.0.F (Distributivgesetze für Matrixmultiplikation).**

Für alle  $m, n, k \in \mathbb{N}$  gilt

$$\begin{aligned} (\mathbf{A} + \mathbf{B}) \cdot \mathbf{C} &= \mathbf{A} \cdot \mathbf{C} + \mathbf{B} \cdot \mathbf{C} \quad \forall \mathbf{A}, \mathbf{B} \in \mathbb{R}^{m,k}, \mathbf{C} \in \mathbb{R}^{k,n} \\ \mathbf{A} \cdot (\mathbf{B} + \mathbf{C}) &= \mathbf{A} \cdot \mathbf{B} + \mathbf{A} \cdot \mathbf{C} \quad \forall \mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m,k}, \mathbf{B}, \mathbf{C} \in \mathbb{R}^{k,n} \end{aligned}$$

**Korollar II.4.0.G (Verträglichkeit von Matrixmultiplikation und Skalarmultiplikation).**

Für alle  $m, n, k \in \mathbb{N}$  und  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m,k}$ ,  $\mathbf{B} \in \mathbb{R}^{k,n}$  und  $\alpha \in \mathbb{R}$  gilt

$$\alpha \cdot (\mathbf{A} \cdot \mathbf{B}) = (\alpha \cdot \mathbf{A}) \cdot \mathbf{B} = \mathbf{A} \cdot (\alpha \cdot \mathbf{B}).$$

Bem:  $\mathbb{R} \hookrightarrow \mathbb{R}^n \hookrightarrow \mathbb{R}^{m,n}$   
 $\hookrightarrow \cong$  ist Spezialfall von

•  $\hookrightarrow$  MVP  $\hookrightarrow$  MP

+  $\hookrightarrow$  Vektoraddition  $\hookrightarrow$  Matrixaddition

## 2.5 Inverse Matrix

Division für (quadratische) Matrizen

$$\text{In } \mathbb{R}: \beta/\alpha = \beta \cdot \frac{1}{\alpha} \quad (\alpha \neq 0)$$

$\uparrow$  definiert durch  $\frac{1}{\alpha} \cdot \alpha = \alpha \cdot \frac{1}{\alpha} = 1$

( $1 \cong$  neutrales Element von  $\cdot$ )

$\mathbb{R}$	$\mathbb{R}^{n,n} \ (n > 1)$
1	$\mathbf{I}_n$
$\alpha \neq 0$	? [Invertierbarkeit]
$\alpha^{-1} = \frac{1}{\alpha}$	?

**Definition II.5.0.A (Invertierbare/reguläre Matrix).**

Eine quadratische Matrix  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n,n}$ ,  $n \in \mathbb{N}$ , heisst **invertierbar** oder **regulär**, wenn es eine Matrix  $\mathbf{X} \in \mathbb{R}^{n,n}$  so gibt, dass

$$\mathbf{AX} = \mathbf{I}_n \quad \text{oder} \quad \mathbf{XA} = \mathbf{I}_n,$$

wobei  $\mathbf{I}_n$  die  $n \times n$ -Einheitsmatrix bezeichnet.

**Beispiel II.5.0.B (Inverse einer  $2 \times 2$ -Matrix).**

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} \\ a_{2,1} & a_{2,2} \end{bmatrix}: \quad \frac{1}{a_{1,1}a_{2,2} - a_{1,2}a_{2,1}} \cdot \begin{bmatrix} a_{2,2} & -a_{1,2} \\ -a_{2,1} & a_{1,1} \end{bmatrix} \underbrace{\begin{bmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} \\ a_{2,1} & a_{2,2} \end{bmatrix}}_{=\mathbf{A}} = \underbrace{\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}}_{=\mathbf{I}_2}. \quad (\text{II.5.0.B})$$

Notwendig:  $a_{1,1}a_{2,2} - a_{1,2}a_{2,1} \neq 0!$

Beobachtung: Auch  $A \cdot \underline{X} = \underline{I}_2$  !

**Satz II.5.0.C** (Inverse einer Matrix).

Zu jeder invertierbaren Matrix  $A \in \mathbb{R}^{n,n}$  gibt es eine **eindeutig** bestimmte Matrix  $X \in \mathbb{R}^{n,n}$ , die **Inverse** von  $A$ , so, dass

$$AX = XA = I_n.$$

Notation:  $A^{-1} \in \mathbb{R}^{n,n} \hat{=}$  eindeutige Inverse von  $A \in \mathbb{R}^{n,n}$

B: (i) Eindeutigkeit:  $X, Y \in \mathbb{R}^{n,n}$ :  $A \cdot X = A \cdot Y = \underline{I}$

$$\left. \begin{array}{l} \forall \underline{b} \in \mathbb{R}^n : \left\{ \begin{array}{l} \underline{X}\underline{b} \\ \underline{Y}\underline{b} \end{array} \right\} \in \mathcal{L}(\text{LGS}(A; \underline{b})) \\ \Rightarrow \neq \emptyset \end{array} \right\} \xrightarrow{\text{I.4.5.E}} \text{Rang}(A) = n$$

$\Rightarrow$  Lsg. von  $A\underline{x} = \underline{b}$  eindeutig  $\Rightarrow \underline{X}\underline{b} = \underline{Y}\underline{b} \Rightarrow \underline{x} = \underline{y}$

(ii) z.z.:  $A \cdot X = \underline{I} \Rightarrow X \cdot A = \underline{I}$

$$A(\underline{X} + \underline{X} \cdot A - \underline{I}) = \underbrace{AX}_{=I} + \underbrace{AXA}_{=I} - A = \underline{I}$$

$\xrightarrow{(i)}$

$$\underline{X} + \underline{X} \cdot A - \underline{I} = \underline{X} \Rightarrow \underline{X} \cdot A = \underline{I} \quad \square$$

**Satz II.5.0.E** (Kriterien für Invertierbarkeit einer Matrix).

Für eine quadratische Matrix  $A \in \mathbb{R}^{n,n}$ ,  $n \in \mathbb{N}$ , sind folgende Aussagen äquivalent:

- $A$  hat **vollen** (maximalen) **Rang**:  $\text{Rang}(A) = n$ ,
- das lineare Gleichungssystem  $Ax = b$  besitzt für jedes  $b \in \mathbb{R}^m$  eine **eindeutige Lösung**,
- das lineare Gleichungssystem  $Ax = 0$  hat nur die **triviale Lösung**  $x = 0$ ,
- $A$  ist **invertierbar**.

Beweis für (i)  $\Rightarrow$  (iv):

$$\text{LGS: } A\underline{x}^j = \underline{e}_j \text{ (Einheitsvektor)}$$

$\hookrightarrow$  I.4.5.E:  $\underline{x}^j$  eindeutig

$$\underline{X} = [\underline{x}^1, \dots, \underline{x}^n] \in \mathbb{R}^{n,n} \Rightarrow \underline{X} = A^{-1}$$

$$A \cdot \underline{X} = [A\underline{x}^1, \dots, A\underline{x}^n] = [\underline{e}_1, \dots, \underline{e}_n] = \underline{I} \quad \square$$

$\rightarrow$  Algorithmus zur Berechnung  $A^{-1}$

$$\text{Bsp: } \left[ \begin{array}{cc|cc} a & b & 1 & 0 \\ c & d & 0 & 1 \end{array} \right], \quad a \neq 0$$

$$\left[ \begin{array}{cc|cc} 1 & b/a & 1/a & 0 \\ c & d & 0 & 1 \end{array} \right]$$

$$\left[ \begin{array}{cc|cc} 1 & b/a & 1/a & 0 \\ 0 & c/a & -c/a & 1 \end{array} \right]$$

$$\left[ \begin{array}{cc|cc} 1 & b/a & 1/a & 0 \\ 0 & 1 & -c/a & a/c \end{array} \right]$$

$$\xi := ad - bc \neq 0$$

$$\left[ \begin{array}{cc|cc} 1 & 0 & \frac{1}{a} + \frac{b}{a} \frac{c}{\xi} & -\frac{b}{\xi} \\ 0 & 1 & -\frac{c}{\xi} & \frac{a}{\xi} \end{array} \right] = A^{-1}$$

**Satz II.5.0.F** (Invertierbarkeit von Produktmatrizen).

Für quadratische Matrizen  $A, B \in \mathbb{R}^{n,n}$ ,  $n \in \mathbb{N}$ , sind folgende Aussagen äquivalent:

- (i)  $A$  und  $B$  sind invertierbar,
- (ii)  $A \cdot B$  ist invertierbar,
- (iii)  $B \cdot A$  ist invertierbar.

Treffen die Aussagen zu, dann gilt ferner

$$(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1} \quad \text{und} \quad (BA)^{-1} = A^{-1}B^{-1}. \quad (\text{II.5.0.G})$$

$$B: (i) \Rightarrow (ii) : (A \cdot B)(B^{-1}A^{-1}) = A(B \cdot B^{-1})A^{-1} = AA^{-1} = \underline{I} \quad \square$$

**Satz II.5.0.J** (Transformation von LGS mit invertierbaren Matrizen).

Sei  $A \in \mathbb{R}^{m,n}$ ,  $m, n \in \mathbb{N}$ , und  $M \in \mathbb{R}^{m,m}$  eine invertierbare quadratische Matrix. Dann gilt die Gleichheit der Lösungsmengen:

$$\mathcal{L}(\text{LGS}(A; b)) = \mathcal{L}(\text{LGS}(MA; Mb)) \quad \forall b \in \mathbb{R}^m.$$

$$\underline{Ax} = \underline{b} \xrightarrow{\cdot M^{-1}} \underline{MAx} = \underline{Mb}$$

Bem: Quadratische Dreiecksmatrizen mit Diagonalelementen  $\neq 0$  sind invertierbar (aus I.4.4.K)

## 2.6. Transponierte Matrix

$$\underline{v} = \begin{bmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_n \end{bmatrix} \rightarrow \text{Zeilenvektor } \underline{v}^T$$

**Definition II.6.0.A** (Transponierte Matrix).

Zu einer gegebenen Matrix  $A \in \mathbb{R}^{m,n}$ ,  $m, n \in \mathbb{N}$ , heisst  $B \in \mathbb{R}^{n,m}$  mit

$$(B)_{i,j} = (A)_{j,i}, \quad i \in \{1, \dots, n\}, j \in \{1, \dots, m\}.$$

die **Transponierte** von  $A$

Notation:  $A^T \hat{=}$  Transponierte von  $A$

$$\begin{bmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & \dots & a_{1,n} \\ a_{2,1} & a_{2,2} & \dots & a_{2,n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m,1} & a_{m,2} & \dots & a_{m,n} \end{bmatrix}^T = \begin{bmatrix} a_{1,1} & a_{2,1} & \dots & a_{n,1} \\ a_{1,2} & a_{2,2} & \dots & a_{n,2} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{1,m} & a_{2,m} & \dots & a_{n,m} \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{n,m}$$

**Satz II.6.0.C** (Rechenregeln für die Transponierten).

Für  $m, n, k \in \mathbb{N}$  gilt

$$\begin{aligned} (A^T)^T &= A & \forall A \in \mathbb{R}^{m,n}, & \quad (\text{T1}) \\ (A+B)^T &= A^T + B^T & \forall A, B \in \mathbb{R}^{m,n}, & \quad (\text{T2}) \\ (\alpha A)^T &= \alpha A^T & \forall A \in \mathbb{R}^{m,n}, \forall \alpha \in \mathbb{R}, & \quad (\text{T3}) \\ (A \cdot B)^T &= B^T \cdot A^T & \forall A \in \mathbb{R}^{m,k}, \forall B \in \mathbb{R}^{k,n}. & \quad (\text{T4}) \end{aligned}$$

**Korollar II.6.0.F** (Inverse der Transponierten).

Die Transponierte jeder invertierbaren Matrix  $A \in \mathbb{R}^{n,n}$  ist wiederum invertierbar und es gilt

$$(A^T)^{-1} = (A^{-1})^T \quad (T5)$$

Notation: Inverse der Transponierten:  $(A^{-1})^T = A^{-T}$

$$[ A^T \cdot (A^{-1})^T = (A^{-1}A)^T = I^T = I ]$$

**Definition II.6.0.J** (Symmetrische und schiefsymmetrische Matrizen).

Eine quadratische Matrix  $A \in \mathbb{R}^{n,n}$  heisst **symmetrisch**, falls  $A^T = A$ .

Eine quadratische Matrix  $A \in \mathbb{R}^{n,n}$  heisst **schiefsymmetrisch**, falls  $A^T = -A$ .

↳ z.B.  $\begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$

## 2.7. Blockmatrixoperationen

Matrix  $A$  partitioniert in Blöcke:

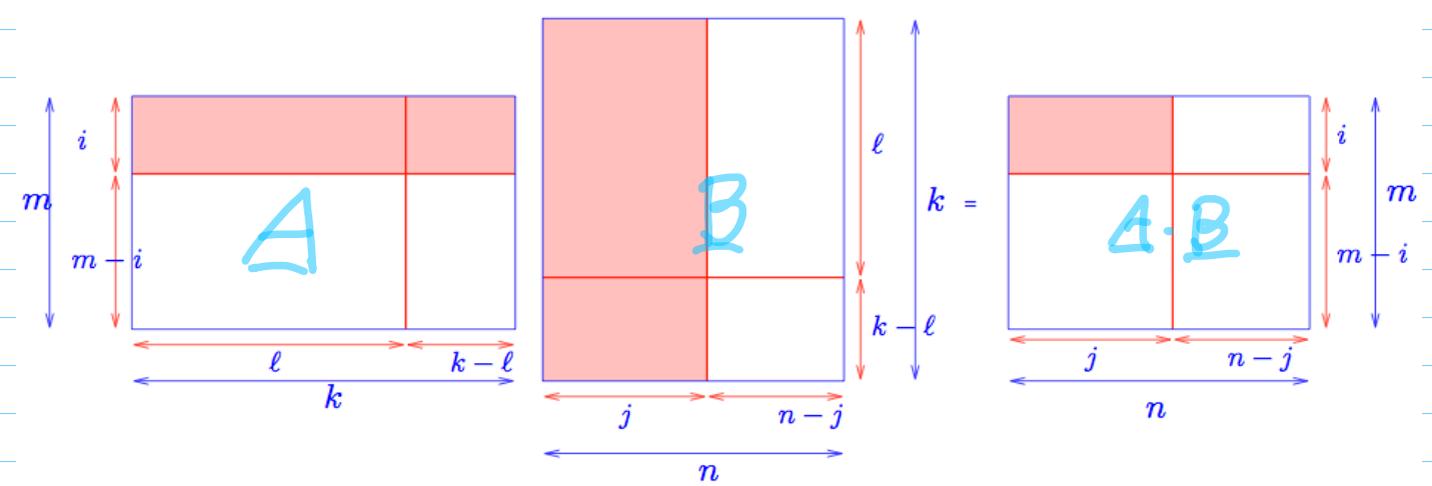
$$A = \begin{bmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & \dots & a_{1,l} & a_{1,l+1} & \dots & a_{1,k} \\ a_{2,1} & a_{2,2} & \dots & a_{2,l} & a_{2,l+1} & \dots & a_{2,k} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{i,1} & a_{i,2} & \dots & a_{i,l} & a_{i,l+1} & \dots & a_{i,k} \\ \hline a_{i+1,1} & a_{i+1,2} & \dots & a_{i+1,l} & a_{i+1,l+1} & \dots & a_{i+1,k} \\ a_{i+2,1} & a_{i+2,2} & \dots & a_{i+2,l} & a_{i+2,l+1} & \dots & a_{i+2,k} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m,1} & a_{m,2} & \dots & a_{m,l} & a_{m,l+1} & \dots & a_{m,k} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} (A)_{1:i,1:l} & (A)_{1:i,l+1:k} \\ \hline (A)_{i+1:m,1:l} & (A)_{i+1:m,l+1:k} \end{bmatrix}$$

Dimensions:  $l$  und  $n-l$  (Spalten);  $i$  und  $m-i$  (Zeilen).  
 ↑ "Matrixbaukasten"

Matrix  $B$  partitioniert in Blöcke:

$$B = \begin{bmatrix} b_{1,1} & b_{1,2} & \dots & b_{1,j} & b_{1,j+1} & \dots & b_{1,n} \\ b_{2,1} & b_{2,2} & \dots & b_{2,j} & b_{2,j+1} & \dots & b_{2,n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ b_{l,1} & b_{l,2} & \dots & b_{l,j} & b_{l,j+1} & \dots & b_{l,n} \\ \hline b_{l+1,1} & b_{l+1,2} & \dots & b_{l+1,j} & b_{l+1,j+1} & \dots & b_{l+1,n} \\ b_{l+2,1} & b_{l+2,2} & \dots & b_{l+2,j} & b_{l+2,j+1} & \dots & b_{l+2,n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ b_{k,1} & b_{k,2} & \dots & b_{k,j} & b_{k,j+1} & \dots & b_{k,n} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} (B)_{1:l,1:j} & (B)_{1:l,j+1:n} \\ \hline (B)_{l+1:k,1:j} & (B)_{l+1:k,j+1:n} \end{bmatrix}$$

Dimensions:  $j$  und  $n-j$  (Spalten);  $l$  und  $k-l$  (Zeilen).



$$\begin{bmatrix} \mathbf{(A)}_{1:i,1:l} & \mathbf{(A)}_{1:i,l+1:k} \\ \mathbf{(A)}_{i+1:m,1:l} & \mathbf{(A)}_{i+1:m,l+1:k} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} \mathbf{(B)}_{1:l,1:j} & \mathbf{(B)}_{1:l,j+1:n} \\ \mathbf{(B)}_{l+1:k,1:j} & \mathbf{(B)}_{l+1:k,j+1:n} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{(A)}_{1:i,1:l} \cdot \mathbf{(B)}_{1:l,1:j} + \mathbf{(A)}_{1:i,l+1:k} \cdot \mathbf{(B)}_{l+1:k,1:j} & \mathbf{(A)}_{1:i,1:l} \cdot \mathbf{(B)}_{1:l,j+1:n} + \mathbf{(A)}_{1:i,l+1:k} \cdot \mathbf{(B)}_{l+1:k,j+1:n} \\ \mathbf{(A)}_{i+1:m,1:l} \cdot \mathbf{(B)}_{1:l,1:j} + \mathbf{(A)}_{i+1:m,l+1:k} \cdot \mathbf{(B)}_{l+1:k,1:j} & \mathbf{(A)}_{i+1:m,1:l} \cdot \mathbf{(B)}_{1:l,j+1:n} + \mathbf{(A)}_{i+1:m,l+1:k} \cdot \mathbf{(B)}_{l+1:k,j+1:n} \end{bmatrix}$$

Kompakte Notation:

$$\begin{aligned} \mathbf{A}_{1,1} &:= \mathbf{(A)}_{1:i,1:l} \in \mathbb{R}^{i,l}, \\ \mathbf{A}_{1,2} &:= \mathbf{(A)}_{1:i,l+1:k} \in \mathbb{R}^{i,k-l}, \\ \mathbf{A}_{2,1} &:= \mathbf{(A)}_{i+1:m,1:l} \in \mathbb{R}^{m-i,k}, \\ \mathbf{A}_{2,2} &:= \mathbf{(A)}_{i+1:m,l+1:k} \in \mathbb{R}^{m-i,k-l}, \\ \mathbf{B}_{1,1} &:= \mathbf{(B)}_{1:l,1:j} \in \mathbb{R}^{l,j}, \\ \mathbf{B}_{1,2} &:= \mathbf{(B)}_{1:l,j+1:n} \in \mathbb{R}^{l,n-j}, \\ \mathbf{B}_{2,1} &:= \mathbf{(B)}_{l+1:k,1:j} \in \mathbb{R}^{k-l,j}, \\ \mathbf{B}_{2,2} &:= \mathbf{(B)}_{l+1:k,j+1:n} \in \mathbb{R}^{k-l,n-j}, \end{aligned} \quad \begin{aligned} \mathbf{A} &= \begin{bmatrix} \mathbf{A}_{1,1} & \mathbf{A}_{1,2} \\ \mathbf{A}_{2,1} & \mathbf{A}_{2,2} \end{bmatrix} \\ \mathbf{B} &= \begin{bmatrix} \mathbf{B}_{1,1} & \mathbf{B}_{1,2} \\ \mathbf{B}_{2,1} & \mathbf{B}_{2,2} \end{bmatrix} \end{aligned}$$

**Satz II.7.0.B (Blockmatrixmultiplikation).**  
 Es seien  $m, k, n, i, \ell, j \in \mathbb{N}$  mit  $i \leq m, \ell \leq k, j \leq n$ . Dann gilt für beliebige Matrizen  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m,k}, \mathbf{B} \in \mathbb{R}^{k,n}$

$$\begin{aligned} (\mathbf{A} \cdot \mathbf{B})_{1:i,1:j} &= \mathbf{(A)}_{1:i,1:l} \cdot \mathbf{(B)}_{1:l,1:j} + \mathbf{(A)}_{1:i,l+1:k} \cdot \mathbf{(B)}_{l+1:k,1:j}, \\ (\mathbf{A} \cdot \mathbf{B})_{1:i,j+1:n} &= \mathbf{(A)}_{1:i,1:l} \cdot \mathbf{(B)}_{1:l,j+1:n} + \mathbf{(A)}_{1:i,l+1:k} \cdot \mathbf{(B)}_{l+1:k,j+1:n}, \\ (\mathbf{A} \cdot \mathbf{B})_{i+1:m,1:j} &= \mathbf{(A)}_{i+1:m,1:l} \cdot \mathbf{(B)}_{1:l,1:j} + \mathbf{(A)}_{i+1:m,l+1:k} \cdot \mathbf{(B)}_{l+1:k,1:j}, \\ (\mathbf{A} \cdot \mathbf{B})_{i+1:m,j+1:n} &= \mathbf{(A)}_{i+1:m,1:l} \cdot \mathbf{(B)}_{1:l,j+1:n} + \mathbf{(A)}_{i+1:m,l+1:k} \cdot \mathbf{(B)}_{l+1:k,j+1:n} \end{aligned}$$

$$\begin{bmatrix} \mathbf{A}_{1,1} & \mathbf{A}_{1,2} \\ \mathbf{A}_{2,1} & \mathbf{A}_{2,2} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} \mathbf{B}_{1,1} & \mathbf{B}_{1,2} \\ \mathbf{B}_{2,1} & \mathbf{B}_{2,2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{A}_{1,1}\mathbf{B}_{1,1} + \mathbf{A}_{1,2}\mathbf{B}_{2,1} & \mathbf{A}_{1,1}\mathbf{B}_{1,2} + \mathbf{A}_{1,2}\mathbf{B}_{2,2} \\ \mathbf{A}_{2,1}\mathbf{B}_{1,1} + \mathbf{A}_{2,2}\mathbf{B}_{2,1} & \mathbf{A}_{2,1}\mathbf{B}_{1,2} + \mathbf{A}_{2,2}\mathbf{B}_{2,2} \end{bmatrix}$$

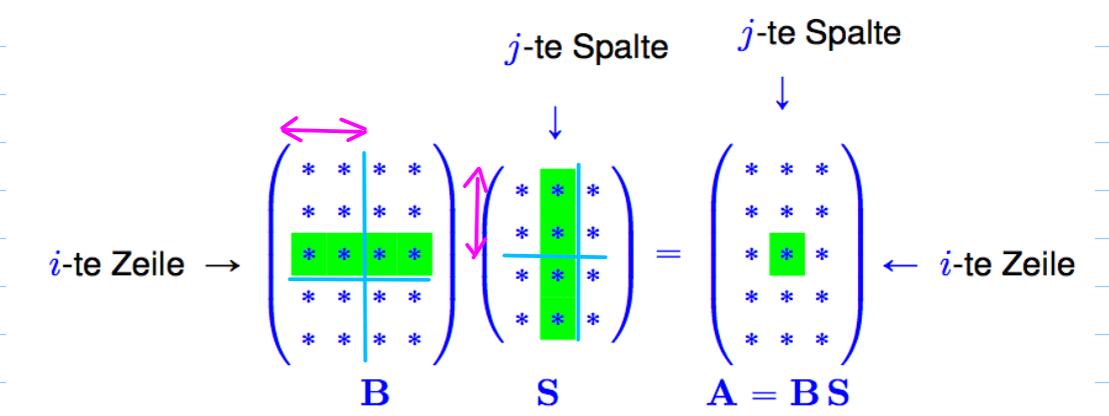
$$\begin{bmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} \\ a_{2,1} & a_{2,2} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} b_{1,1} & b_{1,2} \\ b_{2,1} & b_{2,2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{1,1}b_{1,1} + a_{1,2}b_{2,1} & a_{1,1}b_{1,2} + a_{1,2}b_{2,2} \\ a_{2,1}b_{1,1} + a_{2,2}b_{2,1} & a_{2,1}b_{1,2} + a_{2,2}b_{2,2} \end{bmatrix}$$

▷ Rechne mit blockzerlegten Matrizen wie mit Matrizen mit Elementen  $\in \mathbb{R}$

! Ausnahme: Matrixprodukt kommutiert nicht!

Zur Clückerfrage:  
 $\underline{A} \in \mathbb{R}^{m,k}$   
 $\underline{B} \in \mathbb{R}^{k,n}$  :  $\underline{A} \cdot \underline{B} = \begin{bmatrix} (\underline{A})_{1,:} \underline{B} \\ \vdots \\ (\underline{A})_{m,:} \underline{B} \end{bmatrix}$   
 vgl. Bsp. II.3.F

Wiederholung  
 Matrixprodukt:



Beispiel II.7.0.D (Multiplikation von Pfeilmatrizen).  $\alpha \in \mathbb{R}, \beta \in \mathbb{R}$

$$A := \begin{bmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 & c_1 \\ 0 & 1 & & \vdots & \vdots \\ \vdots & & I_n & 0 & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & 1 & c_n \\ \hline d_1 & \dots & d_n & \alpha & \beta \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{n+1, n+1}, \quad B := \begin{bmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 & q_1 \\ 0 & 1 & & \vdots & \vdots \\ \vdots & & I_n & 0 & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & 1 & q_n \\ \hline p_1 & \dots & p_n & \beta & \beta \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{n+1, n+1}$$

$$\begin{bmatrix} I & c \\ d^T & \alpha \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I & q \\ p^T & \beta \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} I + cp^T & q + c\beta \\ d^T + \alpha p^T & d^T q + \alpha\beta \end{bmatrix}$$

$cp^T \in \mathbb{R}^{n \times n}!$   $d^T q \in \mathbb{R}!$

Anwendung: Lösung von LGS mit **Blockelimination**

Blockpartitionierung des LGS  $Ax = b$ ,  $A \in \mathbb{R}^{m, n}$ ,  $b \in \mathbb{R}^M$ :

$$\begin{aligned} A_{1,1} &:= (A)_{1:i, 1:l} \in \mathbb{R}^{i, l}, & i &= l \\ A_{1,2} &:= (A)_{1:i, l+1:n} \in \mathbb{R}^{i, n-l}, & b_1 &:= (b)_{1:i}, & x_1 &:= (b)_{1:l}, \\ A_{2,1} &:= (A)_{i+1:m, 1:l} \in \mathbb{R}^{m-i, l}, & b_2 &:= (b)_{i+1:m}, & x_2 &:= (b)_{l+1:n}. \\ A_{2,2} &:= (A)_{i+1:m, l+1:n} \in \mathbb{R}^{m-i, n-l} \end{aligned}$$

$A_{1,1}$  invertierbar

$$\begin{bmatrix} A_{1,1} & A_{1,2} \\ \hline A_{2,1} & A_{2,2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \end{bmatrix}$$

1. Blockzeile:  $A_{11}x_1 + A_{12}x_2 = b_1$

$$\Rightarrow x_1 = A_{11}^{-1}(b_1 - A_{12}x_2)$$

Einsetzen in 2. Blockzeile:

$$A_{21}[A_{11}^{-1}(b_1 - A_{12}x_2)] + A_{22}x_2 = b_2$$

$$\underbrace{(-A_{21}A_{11}^{-1}A_{12} + A_{22})}_{\text{Schurkomplement } S := A_{22} - A_{21}A_{11}^{-1}A_{12} \in \mathbb{R}^{m-i, n-i}} x_2 = b_2 - A_{21}A_{11}^{-1}b_1$$

Beispiel II.7.0.H (Blockelimination bei Pfeilmatrizen).

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 & c_1 \\ 0 & 1 & & \vdots & \vdots \\ \vdots & & A_{ii} & 0 & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & 1 & c_n \\ \hline d_1 & \dots & \dots & d_n & \alpha \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \\ x_{n+1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \\ b_{n+1} \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} I & c \\ d^T & \alpha \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_{n+1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_{n+1} \end{bmatrix}$$

Schurkomplement LGS:  $(\alpha - d^T c)x_{n+1} = b_{n+1} - d^T b_1$   
 $\neq 0 \Rightarrow$  LGS lösbar

Berechnung der Blockinversen durch Blockzeilenumformung

$$\begin{bmatrix} I & c & | & I & 0 \\ d^T & \alpha & | & 0 & 1 \end{bmatrix} \rightsquigarrow \begin{bmatrix} I & c & | & I & 0 \\ 0 & \alpha - d^T c & | & -d^T & 1 \end{bmatrix} \quad \begin{array}{l} y := \alpha - d^T c \\ y \neq 0 \end{array}$$

$$\begin{bmatrix} I & c \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I & 0 \\ -d^T & \gamma \end{bmatrix} \rightsquigarrow \begin{bmatrix} I & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I + \frac{1}{\gamma} c d^T & -\frac{c}{\gamma} \\ -d^T & \gamma \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} I & c \\ d^T & \alpha \end{bmatrix}^{-1} = \begin{bmatrix} I + \frac{1}{\gamma} c d^T & -\frac{c}{\gamma} \\ -d^T & \gamma \end{bmatrix}, \quad \gamma := \alpha - d^T c \neq 0$$