

# Agenda

+ Rang

+ Summation von Untervektorräumen.

Eine  $m \times n$  Matrix  $A = (a_{ij})_{\substack{i=1, \dots, m \\ j=1, \dots, n}} \in \mathbb{K}^{m \times n}$

kann man Zeilen- oder Spaltenweise auffassen. Somit ist

$$A = \underbrace{\begin{bmatrix} | & & | \\ s_1 & \dots & s_n \\ | & & | \end{bmatrix}}_{\substack{\text{Die } n \\ \text{Spalten von } A}} = \underbrace{\begin{bmatrix} \text{---} z_1 \text{---} \\ \vdots \\ \text{---} z_m \text{---} \end{bmatrix}}_{\substack{\text{Die } m \text{ Zeilen} \\ \text{von } A.}}$$

$\text{lin}(s_1, \dots, s_n)$  heißt der Spaltenraum von  $A$

$\text{lin}(z_1, \dots, z_m)$  heißt der Zeilenraum von  $A$

$\dim(\text{lin}(s_1, \dots, s_n))$  heißt der Rang von  $A$ .

### 3.5.2. Elementarttransformationen (ET) von Vektorsystemen

Für ein System  $v_1, \dots, v_n$  von Vektoren eines VR  $V$  über  $K$  führen wir ET ein:

Typ 1:  $v_i$  und  $v_j$  vertauschen für gegebene  $i, j = 1, \dots, n$ .

Typ 2: Einen Vektor  $v_i$  ( $i = 1, \dots, n$ ) um einen Wert  $\alpha \in K \setminus \{0\}$ , d.h.  $v_i$  durch  $\alpha v_i$  ersetzen.

Typ 3: Für gegebene  $i, j = 1, \dots, n$  mit  $i \neq j$  und ein  $\alpha \in K$ , den Vektor  $v_i$  durch  $v_i + \alpha v_j$  ersetzen.

**Lem** Die ET eines Vektorsystems ändern die lineare Hülle des Systems nicht.

Beweis: Typ 1 — klar.

Typ 2: Wir nehmen an, wir strecken den ersten Vektor um  $\alpha \in K \setminus \{0\}$ . Zu zeigen:

$$\text{lin}(\alpha v_1, v_2, \dots, v_n) = \text{lin}(v_1, \dots, v_n)$$

$$\lambda_1 v_1 + \dots + \lambda_n v_n = \frac{\lambda_1}{\alpha} \cdot (\alpha v_1) + \lambda_2 v_2 + \dots + \lambda_n v_n$$

gilt für alle  $\lambda_1, \dots, \lambda_n \in K$ , sodass die Inklusion  $\supseteq$  erfüllt ist.

$$\text{Umgekehrt: } \lambda_1 \cdot (\alpha v_1) + \lambda_2 v_2 + \dots + \lambda_n v_n$$

$$= (\lambda_1 \cdot \alpha) \cdot v_1 + \lambda_2 \cdot v_2 + \dots + \lambda_n \cdot v_n, \text{ sodass}$$

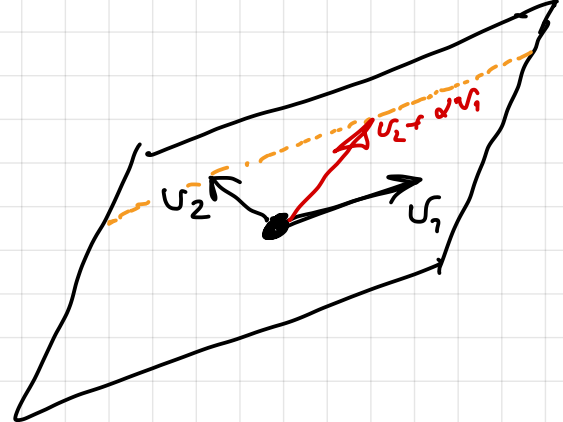
die Inklusion  $\subseteq$  ebenfalls erfüllt ist.

Typ 3: Da diese Operation zwei Vektoren nutzt, sieht es aus ein System aus zwei

Vektoren zu analysieren.

Wir zeigen:

$$\text{lin}(v_1, v_2) = \text{lin}(v_1, v_2 + \alpha v_1) \\ \text{für } \alpha \in \mathbb{K}.$$



$$\lambda_1 v_1 + \lambda_2 v_2 = \lambda_1 v_1 + \lambda_2 (v_2 + \alpha v_1) - \lambda_2 \alpha v_1 \\ = (\lambda_1 - \lambda_2 \alpha) v_1 + \lambda_2 (v_2 + \alpha v_1)$$

gilt für alle  $\lambda_1, \lambda_2 \in \mathbb{K}$ , sodass die Inklusion  $\subseteq$  erfüllt ist.

$$\text{Umgekehrt: } \lambda_1 \cdot v_1 + \lambda_2 \cdot (v_2 + \alpha v_1) = \\ \lambda_1 \cdot v_1 + \lambda_2 \cdot v_2 + \lambda_2 \cdot \alpha \cdot v_1 = \\ (\lambda_1 + \lambda_2 \cdot \alpha) v_1 + \lambda_2 v_2,$$

sodass die Inklusion  $\supseteq$  erfüllt ist.  $\square$

### 3.5.2. Der Rang der transponierten Matrix

Die transponierte Matrix zu einer Matrix

$$A = (a_{ij})_{\substack{i=1, \dots, m \\ j=1, \dots, n}} \in \mathbb{K}^{m \times n} \text{ ist die Matrix}$$

$$A^T = (a_{ji}^T)_{\substack{j=1, \dots, n \\ i=1, \dots, m}} \in \mathbb{K}^{n \times m} \text{ mit}$$

$$a_{ji}^T = a_{ij} \quad \text{für alle } i=1, \dots, m \\ \text{und } j=1, \dots, n.$$

Insb.: Zeilen von  $A$  sind Spalten von  $A^T$ ,  
Spalten von  $A$  sind Zeilen von  $A^T$ .

Thm Sei  $A \in K^{m \times n}$  ( $m, n \in \mathbb{N}$ ). Dann gilt:

$$\text{rang}(A^T) = \text{rang}(A).$$

Beweis:

$$\text{Sei } A = \begin{bmatrix} | & & | \\ s_1 & \dots & s_n \\ | & & | \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} - & z_1 & - \\ & \vdots & \\ - & z_m & - \end{bmatrix}.$$

$$\text{Zu zeigen: } \underbrace{\dim(\text{lin}(s_1, \dots, s_n))}_{\text{rang}(A)} = \underbrace{\dim(\text{lin}(z_1, \dots, z_m))}_{\text{rang}(A^T)}.$$

Wir betrachten die Gleichung  $\lambda_1 s_1 + \dots + \lambda_n s_n = 0$  in den unbekannten  $\lambda_1, \dots, \lambda_n \in K$ . Diese Vektorgleichung lässt sich als ein homogenes LGS ausschreiben

$$\begin{array}{c|c} \lambda_1 & \dots & \lambda_n \\ \hline a_{11} & \dots & a_{1n} \\ & \vdots & \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} \end{array} \quad \begin{array}{c} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{array}$$

$\parallel$   
 $A$

Gauß-Jordan

$$\begin{array}{c|c} \lambda_1 & \dots & \lambda_r & \lambda_{r+1} & \dots & \lambda_n \\ \hline 1 & & 0 & * & \dots & * \\ & & 1 & * & \dots & * \\ 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & & & & \ddots & \\ 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \end{array} \quad \begin{array}{c} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{array}$$

Das Ergebnis des Gauß-Jordan-Verfahrens, wenn die Spalten  $s_1, \dots, s_n$  passend geordnet sind.

Hier:  $*$  ist ein Platzhalter für ein beliebiges Element aus  $K$ .

Wir bezeichnen die Matrix, die als das Ergebnis von Gauß-Jordan berechnet wird, als  $A'$

$$\text{Sei } A' = \begin{bmatrix} | & & | \\ s'_1 & \dots & s'_n \\ | & & | \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} - & z'_1 & - \\ & \vdots & \\ - & z'_m & - \end{bmatrix}.$$

Es gilt:  $\text{lin}(z_1', \dots, z_m') = \text{lin}(z_1, \dots, z_m)$  nach 3.5.2.

Man hat  $z_{r+1}' = \dots = z_m' = 0$  und  $z_1', \dots, z_r'$  sind linear unabhängig, sodass

$$\dim(\text{lin}(z_1, \dots, z_m)) = r \text{ ist.}$$

Andererseits zeigt uns das Ergebnis vom Gauß-Jordan, dass  $\text{lin}(s_1, \dots, s_n) = \text{lin}(s_1, \dots, s_r)$  ist und dass  $s_1, \dots, s_r$  linear unabhängig sind:

Wenn wir unter den  $\lambda_{r+1}, \dots, \lambda_n$  genau einen Wert  $-1$  setzen und die anderen Null, etwa  $\lambda_k = -1$  für ein  $k = r+1, \dots, n$  und die anderen  $\lambda_{r+1}, \dots, \lambda_n$  Null, dann bestimmt das Ergebnis vom Gauß-Jordan-Verfahren die jeweiligen Werte für  $\lambda_1, \dots, \lambda_r$  derart, dass  $\lambda_1 s_1 + \dots + \lambda_r s_r - s_k = 0$  ist.

Das zeigt:  $s_{r+1}, \dots, s_n \in \text{lin}(s_1, \dots, s_r)$ .

Wenn wir alle  $\lambda_{r+1}, \dots, \lambda_n$  gleich Null setzen, dann sagt das Ergebnis vom Gauß-Jordan-Verfahren, dass  $\lambda_1 s_1 + \dots + \lambda_r s_r$  genau dann gleich Null ist, wenn  $\lambda_1, \dots, \lambda_r$  alle Null sind.

Also ist  $s_1, \dots, s_r$  eine Basis von  $\text{lin}(s_1, \dots, s_n)$ .

$$\text{D.h. } \dim(\text{lin}(s_1, \dots, s_n)) = r.$$

□

Bsp

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 4 & 1 & 5 & 5 \\ 2 & 5 & 1 & 7 & 6 \\ 3 & 6 & 1 & 9 & 7 \end{bmatrix} \quad \boxed{\text{SageMath}}$$

Kor

Die ET der Zeilen und Spalten einer Matrix ändern den Rang der Matrix nicht.

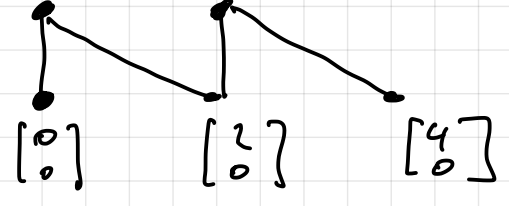
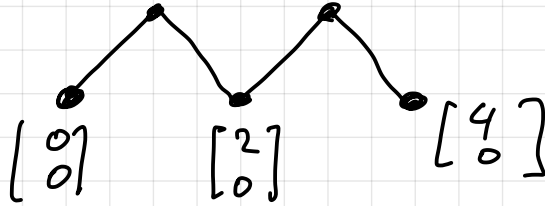
Bem

Der Beweis enthält einen Algorithmus zur Auswahl einer Basis von  $\text{lin}(s_1, \dots, s_n)$  unter den Vektoren  $s_1, \dots, s_n$  und zur Berechnung einer "einfachen" strukturierten Basis  $z_1', \dots, z_r'$  von  $\text{lin}(z_1, \dots, z_m)$ .

Bem

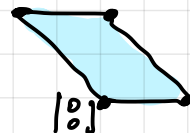
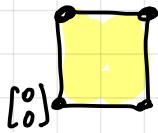
Wenn man Zeilenweise Gauß-Verfahren auf die Zeilen von  $A$  ausführt, so versuchen die ET lineares Transformieren der Spalten von  $A$ .

z.B.  $\begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} 1 \\ 3 \\ 1 \end{bmatrix}$



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

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



$$-1 \curvearrowright \begin{bmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

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

### 3.6. Summen von Vektorräumen

#### 3.6.1 Summe von Vektorräumen

Die Summe von UVR  $W_1, \dots, W_k$  eines VR  $V$  ist

als  $W_1 + \dots + W_k = \{w_1 + \dots + w_k : w_1 \in W_1, \dots, w_k \in W_k\}.$

Bem  $W_1 + \dots + W_k$  ist ein UVR von  $V$ , der man auch als  $W_1 + \dots + W_k = \text{lin}(W_1 \cup \dots \cup W_k)$  beschreiben kann.

Des Weiteren gilt:  $\dim(W_1 + \dots + W_k) \leq \dim(W_1) + \dots + \dim(W_k)$ .