

Heute (16.12.2013):

- ▶ Textbuch Kapitel 7.4
- ▶ Die Singulärwertzerlegung

Donnesleg 18<sup>00</sup>

# Was ist ein Singulärwert?

$$m \begin{array}{|c|} \hline n \\ \hline A \\ \hline \end{array}$$

$$A^T \cdot A \in \mathbb{R}^{n \times n}$$

▶  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$

▶  $A^T A$  ist symmetrisch und ist somit orthogonal diagonalisierbar.

▶ Eigenwerte  $\lambda_1 \geq \lambda_2 \geq \dots \geq \lambda_n \geq 0$  zu orthonormalen Eigenvektoren  $v_1, \dots, v_n \in \mathbb{R}^n$ , Sei  $\lambda \in \text{EW}$  mit EV  $u \neq 0$ . z.z.  $\lambda \geq 0$ .

## Definition

$$0 < (A \cdot u)^T (A \cdot u) = u^T \cdot A^T \cdot A \cdot u = u^T \cdot \lambda \cdot u = \lambda \cdot \underbrace{u^T u}_1 = \lambda \geq 0$$

Die Singulärwerte einer Matrix  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$  sind die Wurzeln der Eigenwerte von  $A^T A$ :

$$\sigma_1 = \sqrt{\lambda_1} \geq \sigma_2 = \sqrt{\lambda_2} \geq \dots \geq \sigma_n = \sqrt{\lambda_n}$$

Singulärwert  $\sigma_i = \|A v_i\|$

# Was ist die Singulärwertzerlegung?

▶  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$

$$A = m \begin{matrix} \overbrace{\hspace{10em}}^n \\ \hspace{10em} \end{matrix}$$

▶  $r$  maximaler Index mit  $\sigma_r > 0$ . Beobachtung:  $r = \text{Rang}(A)$

▶  $D = \begin{pmatrix} \sigma_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \sigma_r \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{r \times r}$

▶ Fülle mit 0 auf:

$$\Sigma = \underbrace{\begin{pmatrix} D & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}}_m \in \mathbb{R}^{m \times n}$$

$$A = U \Sigma \cdot V^T$$

wobei  $U \in \mathbb{R}^{m \times m}$   
 $V \in \mathbb{R}^{n \times n}$   
orthonormal.

# Was ist die Singulärwertzerlegung?

## Satz 102

Sei  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$  eine Matrix mit  $\text{Rang}(A) = r$ . Dann gibt es ~~orthogonale~~ *orthogonale* Matrizen  $U \in \mathbb{R}^{m \times m}$  und  $V \in \mathbb{R}^{n \times n}$  mit

*orthogonale Spalten.*

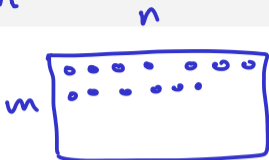
$$A = U \Sigma V^T.$$

# Wozu ist das gut?

$$m \leq n$$

►  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ :  $m \cdot n$  Zahlen in Speicher

►  $\text{Rang}(A) = r$ :



# Einträge als Matrix

$$m \cdot n$$

Platz:

$$m \cdot n$$

Koeffizienten.

$$\begin{bmatrix} u_1 & \dots & u_m \end{bmatrix} \left( \begin{array}{c|c} b_1 & \dots & b_r & 0 \\ \hline 0 & & 0 & \end{array} \right) \begin{pmatrix} v_1^T \\ \vdots \\ v_n^T \end{pmatrix}$$

$$= \sum_{i=1}^r b_i u_i \cdot v_i^T$$

$\Rightarrow$  Beschreibt  $A$  mit  $r \cdot (m+n)$  Zahlen!

$$\text{Bsp. } r = \sqrt{m \cdot n}$$

$$\sqrt{m \cdot n} \cdot (m+n) \ll m \cdot n$$

# Bildkompression

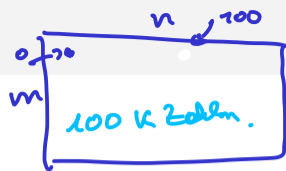
- ▶ Graustufenbild:  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$  (Speicherplatz:  $m \cdot n$ )
- ▶ Berechne Singulärwertzerlegung

$$A = U \Sigma V^T$$

- ▶ Setze alle Singulärwerte  $\sigma_k, \dots, \sigma_r = 0$

$$A' = U \Sigma' V^T$$

- ▶ Neuer Speicherplatz:



$$k \cdot (m+n)$$

$$m = 100$$

$$n = 1000$$

$$k = 50 \quad 50(1050) \\ = 21 \text{ K Zahlen.}$$

# Beweis Satz 22

$$A = m \begin{matrix} \boxed{\phantom{0}}^n \\ \phantom{0} \end{matrix}, \quad r = \text{rang}(A)$$

ZZ:  $\exists$  orthogonale Matrizen

$U, V$   
 $m, n$   
 Elementen  $\in \mathbb{R}^{m \times m}$

$$A = U \cdot \left( \begin{array}{c|c} \lambda_1 \dots \lambda_r & 0 \\ \hline 0 & 0 \end{array} \right) V^T$$

$A^T \cdot A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  orthogonal Diagonalisierbar.

$$A^T \cdot A = V \cdot \left( \begin{array}{c|c} \lambda_1 \dots \lambda_r & 0 \\ \hline 0 & 0 \end{array} \right) V^T. \quad \text{Konstruiere } U \in \mathbb{R}^{m \times m}.$$

Betrachte  $A \cdot v_1, \dots, A \cdot v_n$ ,  $v_i^T \cdot A^T \cdot A \cdot v_j \quad i \neq j$ .

$$v_i^T \cdot \lambda_j \cdot v_j = 0$$

Wähle Spalten von  $U$  als

$\frac{A \cdot v_1}{\|A \cdot v_1\|}, \dots, \frac{A \cdot v_r}{\|A \cdot v_r\|}$  und ergänze zu orthogonaler Basis von  $\mathbb{R}^m$ .

$u_1, \dots, u_r, \underbrace{u_{r+1}, \dots, u_m}_{\text{ergänzt.}} \Rightarrow$  orthogonale Basis da  $\mathbb{R}^m$ .

$$u_j^T \cdot A \cdot v_i = \begin{cases} 0 & \text{falls } i \neq j \text{ oder } i \geq r+1 \\ \sqrt{\lambda_j} & \text{sonst} \end{cases}$$

$$\Rightarrow U \cdot \left( \begin{array}{c|c} \lambda_1 \dots \lambda_r & 0 \\ \hline 0 & 0 \end{array} \right) V^T = A$$