

### 13.6 Singulærverdidekomposisjon (Lay 7.4)

La  $A$  være en  $(m \times n)$ -matrise. En singulærverdi-dekomposisjon (SVD) av  $A$  er en faktorisering

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

der  $U$  er en ortogonal  $(m \times m)$ -matrise (rotasjon/speiling i  $\mathbb{R}^m$ )  
 $V$  — " —  $(n \times n)$ -matrise ( — " — i  $\mathbb{R}^n$ )  
 $\Sigma$  er en  $(m \times n)$ -matrise slik at  $\Sigma_{ij} = 0$  for alle  $i \neq j$ .  
 ("innlegging" av  $\mathbb{R}^n$  i  $\mathbb{R}^m$ )

eks. 1

$$A = \underbrace{\begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}}_U \cdot \underbrace{\begin{bmatrix} 6 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 & 0 \end{bmatrix}}_\Sigma \cdot \underbrace{\frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & -1 & -1 \\ 1 & -1 & -1 & 1 \end{bmatrix}}_{V^T}$$

Her er  
 $n=4$   
 $m=2$

$$= \begin{array}{c|ccc|cccc} & & & & 1 & 1 & 1 & 1 \\ & & & & 1 & -1 & 1 & -1 \\ & & & & 1 & 1 & -1 & -1 \\ & & & & 1 & -1 & -1 & 1 \\ \hline & 3 & 0 & 0 & 0 & & & \\ & 0 & 1 & 0 & 0 & & & \\ \hline 0 & -1 & 0 & -1 & 0 & 0 & -1 & 1 & -1 & 1 \\ 1 & 0 & 3 & 0 & 0 & 0 & 3 & 3 & 3 & 3 \end{array} = \underline{\underline{\begin{bmatrix} -1 & 1 & -1 & 1 \\ 3 & 3 & 3 & 3 \end{bmatrix}}}$$

## Teorem 1: Hvordan finne SVD

Gitt en  $(m \times n)$ -matrise  $A$ .

- ① Finn  $A^T A$  (Den blir symmetrisk  $(n \times n)$ .)
- ② Finn egenverdiene til  $A^T A$  (De blir ikke-negative)  
Ordne dem  $\lambda_1 \geq \lambda_2 \geq \dots \geq \lambda_n \geq 0$ , listet med multiplisitet.  
Regn ut  $\sigma_i = \sqrt{\lambda_i}$  for alle  $i$  slik at  $\lambda_i > 0$ .  
Du får da singulærverdiene  $\sigma_1, \dots, \sigma_r$  til  $A$ .

- ③ Finn en ortonormal egenbasis for  $A^T A$ , der  $\vec{v}_i$  tilhører  $\lambda_i$ .

- ④ For hver  $i$  slik at  $\lambda_i > 0$ , regn ut  $\vec{u}_i = \frac{1}{\sigma_i} A \vec{v}_i$

Hvis  $r < m$ , utvid samlingen  $\{\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_r\}$  til en ortonormal basis  $\{\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_m\}$  for  $\mathbb{R}^m$ .

- ⑤ Du har nå

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

der  $U = [\vec{u}_1 \dots \vec{u}_m]$ ,  $V = [\vec{v}_1 \dots \vec{v}_n]$  og  $\Sigma$  er  $(m \times n)$ -matrisen med

$$\Sigma_{ii} = \sigma_i \quad \text{for } i = 1, \dots, r$$

og  $\Sigma_{ij} = 0$  for alle andre  $i, j$ .

eks. 2  $A = \begin{bmatrix} -1 & 1 & -1 & 1 \\ 3 & 3 & 3 & 3 \end{bmatrix}$  Finn SVD for  $A$ . ( $2 \times 4$ )-matrise

Løsn.

①

$$A^T A = \begin{array}{c|cccc} & -1 & 1 & -1 & 1 \\ & 3 & 3 & 3 & 3 \\ \hline -1 & 3 & 10 & 8 & 10 & 8 \\ 1 & 3 & 8 & 10 & 8 & 10 \\ -1 & 3 & 10 & 8 & 10 & 8 \\ 1 & 3 & 8 & 10 & 8 & 10 \end{array} = \begin{bmatrix} 10 & 8 & 10 & 8 \\ 8 & 10 & 8 & 10 \\ 10 & 8 & 10 & 8 \\ 8 & 10 & 8 & 10 \end{bmatrix}$$

②+③  $A^T A$  har (Matlab) :

$$\left. \begin{array}{l} \lambda_1 = 36 \text{ med } \vec{v}_1 = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} \\ \lambda_2 = 4 \text{ med } \vec{v}_2 = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix} \end{array} \right\} \begin{array}{l} \sigma_1 = \sqrt{\lambda_1} = 6 \\ \sigma_2 = \sqrt{\lambda_2} = 2 \end{array} \left. \begin{array}{l} \\ \\ \end{array} \right\} \begin{array}{l} \text{Sing.} \\ \text{verdier} \\ \text{for} \\ A \end{array}$$

$$\lambda_3 = 0 \text{ med } \vec{v}_3 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} \text{ og } \vec{v}_4 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 0 \\ -1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

Vår basis for dette egenrommet var annerledes i eksempel 1.

Ortonormal egenbasis for  $A^T A$  :  $\{\vec{v}_1, \vec{v}_2, \vec{v}_3, \vec{v}_4\}$

Til punkt ⑤ : Vi noterer at

$$\Sigma = \begin{bmatrix} 6 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$V = \begin{bmatrix} \vec{v}_1 & \vec{v}_2 & \vec{v}_3 & \vec{v}_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} & \frac{1}{\sqrt{2}} & 0 \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} & \frac{1}{\sqrt{2}} & 0 \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} \end{bmatrix}$$

$$\begin{aligned} \textcircled{4} \quad \vec{u}_1 &= \frac{1}{\sigma_1} A \vec{v}_1 = \frac{1}{6} \begin{bmatrix} -1 & 1 & -1 & 1 \\ 3 & 3 & 3 & 3 \end{bmatrix} \cdot \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} \\ &= \frac{1}{12} \begin{bmatrix} 0 \\ 12 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \vec{u}_2 &= \frac{1}{\sigma_2} A \vec{v}_2 = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} -1 & 1 & -1 & 1 \\ 3 & 3 & 3 & 3 \end{bmatrix} \cdot \frac{1}{2} \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix} \\ &= \frac{1}{4} \begin{bmatrix} 4 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \quad (\text{Her er } r = m = 2, \text{ trenger dermed ikke utvide}) \end{aligned}$$

$$\text{Så } U = [\vec{u}_1, \vec{u}_2] = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\textcircled{5} \quad \text{Altså } A = U \Sigma V^T = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 6 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 & 0 \end{bmatrix} \cdot \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ -1 & 1 & -1 & 1 \\ -\sqrt{2} & 0 & \sqrt{2} & 0 \\ 0 & -\sqrt{2} & 0 & \sqrt{2} \end{bmatrix}$$

Basis for theorem 1 (metoden)

Oppgave 3.6.2 :  $A^T A$  er symmetrisk, og har ikke-negative egenverdier.

Vi har

$$AV = [A\vec{v}_1 \dots A\vec{v}_n] = [A\vec{v}_1 \dots A\vec{v}_r \quad A\vec{v}_{r+1} \dots A\vec{v}_n]$$

$$\vec{u}_i = \frac{1}{\sigma_i} A\vec{v}_i \Rightarrow [\sigma_1 \vec{u}_1 \dots \sigma_r \vec{u}_r \quad \vec{0} \dots \vec{0}]$$

Hvis  $\vec{v}_i$  er en egenvektor for  $A^T A$  med egenverdi 0, så er  $A\vec{v}_i = \vec{0}$ , fordi:  
 $\langle A\vec{v}_i, A\vec{v}_i \rangle = (A\vec{v}_i)^T \cdot A\vec{v}_i = \vec{v}_i^T (A^T A \vec{v}_i) = \vec{v}_i^T \cdot \vec{0} = 0$

$$= \underbrace{\begin{bmatrix} \vec{u}_1 & \dots & \vec{u}_r & \dots & \vec{u}_m \end{bmatrix}}_U \begin{bmatrix} \sigma_1 \vec{u}_1 & \dots & \sigma_r \vec{u}_r & \vec{0} & \dots & \vec{0} \end{bmatrix} = U \Sigma$$

$V$  ortogonal matrise

Multiplikasjon med  $V^T = V^{-1}$  på begge sider gir

$$(AV)V^T = (U\Sigma)V^T$$

$$A(VV^T) = U\Sigma V^T$$

$$\underline{\underline{A = U\Sigma V^T}}$$

Gjenstår å vise at  $\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_r$  er ortonormale. Vi får

$$\langle \vec{u}_i, \vec{u}_j \rangle = \vec{u}_i^T \vec{u}_j \stackrel{(4)}{=} \left( \frac{1}{\sigma_i} A\vec{v}_i \right)^T \frac{1}{\sigma_j} A\vec{v}_j$$

$$= \vec{v}_i^T A^T \cdot \frac{1}{\sigma_i} \cdot \frac{1}{\sigma_j} A\vec{v}_j$$

$\vec{v}_j$  egenvektor for  $A^T A$

$$= \frac{1}{\sigma_i \sigma_j} \vec{v}_i^T (A^T A \cdot \vec{v}_j) = \frac{1}{\sigma_i \sigma_j} \vec{v}_i^T \lambda_j \vec{v}_j$$

$$\sigma_j = \sqrt{\lambda_j}$$

$$= \frac{\lambda_j}{\sigma_i \sigma_j} \vec{v}_i^T \cdot \vec{v}_j = \begin{cases} \frac{\lambda_j}{\sigma_j \cdot \sigma_j} \langle \vec{v}_i, \vec{v}_j \rangle = 1 \text{ hvis } i=j \\ 0 \text{ hvis } i \neq j, \text{ fordi } \langle \vec{v}_i, \vec{v}_j \rangle = 0. \end{cases}$$

□

Spesialtilfelle:  $A$  symmetrisk  $(n \times n)$ -matrise

Da vet vi at  $A$  kan diagonaliseres

$$A = PDP^{-1} = PDP^T$$

der  $D$  er diagonal med egenverdiene  $\lambda_i$  for  $A$  langs diagonalen, og  $P$  har en ortonormal egenbasis for  $A$  som søyler. Vi sier at  $A$  er ortogonalt diagonaliserbar.

Hvis vi bruker SVD-metoden på  $A$ , skjer dette:

- $A^T = A$ , så  $A^T A = A^2$
- $A^2$  har egenverdier  $(\lambda_i)^2 \geq 0$
- Singularverdiene til  $A$  blir altså  $\sqrt{(\lambda_i)^2} = |\lambda_i|$

Dermed blir  $\Sigma$  i SVD lik  $D$ , bortsett evt. fra fortegnsskifte.

Dette tas høyde for i  $A = U \Sigma V^T$  fordi vi ikke trenger å ha  $U=V$ .

$$\text{SVD i Matlab: } [U, S, V] = \text{svd}(A) \text{ gir}$$

$$A = U \cdot \Sigma \cdot V^T, \text{ der } S = \Sigma$$

eks. (Oppgave 13.6.1 e) fra KOLA, til neste uke!)

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \text{ skal finne SVD}$$

Løsn. ①  $A^T A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 & 3 \\ 3 & 3 \end{bmatrix}$

②  $\begin{vmatrix} 3-\lambda & 3 \\ 3 & 3-\lambda \end{vmatrix} = (\lambda-3)^2 - 9 = \lambda^2 - 6\lambda = \lambda(\lambda-6) = 0$   
gir  $\lambda_1 = 6, \lambda_2 = 0$

Singulærverdi:  $\sigma_1 = \sqrt{\lambda_1} = \sqrt{6}$  (kun en singulærverdi)

③ Egenvektorer til  $\lambda_1 = 6$ :

$$\begin{bmatrix} 3 & 3 \\ 3 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a \\ b \end{bmatrix} = 6 \begin{bmatrix} a \\ b \end{bmatrix} \text{ gir } \begin{cases} 3a + 3b = 6a \\ 3a + 3b = 6b \end{cases} \begin{pmatrix} \text{Begge sier} \\ a = b \end{pmatrix}$$

$$\text{Basis: } \vec{v}_1 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

Egenvektorer til  $\lambda_2 = 0$ :

$$\begin{bmatrix} 3 & 3 \\ 3 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a \\ b \end{bmatrix} = 0 \cdot \begin{bmatrix} a \\ b \end{bmatrix} \text{ gir } \begin{cases} 3a + 3b = 0 \\ 3a + 3b = 0 \end{cases} \begin{pmatrix} \text{Begge sier} \\ b = -a \end{pmatrix}$$

$$\text{Basis: } \vec{v}_2 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{aligned} \textcircled{4} \quad \vec{u}_1 &= \frac{1}{\sigma_1} A \vec{v}_1 = \frac{1}{\sqrt{6}} \cdot \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \cdot \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} \\ &= \frac{1}{\sqrt{12}} \begin{bmatrix} 2 \\ 2 \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{3}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} \end{bmatrix} \quad \left( \begin{array}{l} \frac{2}{\sqrt{12}} = \sqrt{\frac{4}{12}} \\ = \sqrt{\frac{1}{3}} \end{array} \right) \end{aligned}$$

Må utvide  $\{\vec{u}_1\}$  til en ortonormal basis for  $\mathbb{R}^3$ .

Vil ha vektorer som står vinkelrett på  $\begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$ , og på hverandre.

Ser at  $\begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}$  fungerer.

Finnes den siste:

$$\begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{vmatrix} \vec{e}_1 & \vec{e}_2 & \vec{e}_3 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 0 \end{vmatrix} = (1, 1, -2) = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ -2 \end{bmatrix}$$

Så vi tar

$$\vec{u}_2 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix} \quad \text{og} \quad \vec{u}_3 = \frac{1}{\sqrt{6}} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ -2 \end{bmatrix}$$

\textcircled{5} Altså  $A = U \cdot \Sigma \cdot V^T$ , der

$$U = \begin{bmatrix} \vec{u}_1 & \vec{u}_2 & \vec{u}_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{6}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{6}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & 0 & -\frac{2}{\sqrt{6}} \end{bmatrix}$$

$$\Sigma = \begin{bmatrix} \sqrt{6} & 0 \\ 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \quad \text{og} \quad V = \begin{bmatrix} \vec{v}_1 & \vec{v}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{bmatrix}$$