

matrice orthogonale | 2 matrice

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix} .$$

← matrice
symétrique!

① Valeurs propres

→ racines de $\mathcal{P}_A(\lambda) = \det(A - \lambda I_3)$

$$= \det \begin{pmatrix} -\lambda & 1 & 1 \\ 1 & -\lambda & 1 \\ 1 & 1 & -\lambda \end{pmatrix}$$

On trouve

$$\lambda = 2 \text{ (avec mult. alg. 1)} \text{ et } \lambda = -1 \text{ (multiplicité alg. 2)}$$

② • $\mathbb{F}_2 = \text{Vect} \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \right\} \xrightarrow{\text{GS}} \mathcal{B}_2 = \left\{ \begin{pmatrix} 1/\sqrt{3} \\ 1/\sqrt{3} \\ 1/\sqrt{3} \end{pmatrix} \right\}$
 on obtient une base de $\text{Ker}(A - 2I_3)$ bon de \mathbb{F}_2

• $\mathbb{F}_{-1} = \text{Vect} \left\{ \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\} \xrightarrow{\text{GS}} \mathcal{B}_{-1} = \left\{ \begin{pmatrix} -1/\sqrt{2} \\ 1/\sqrt{2} \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -1/\sqrt{6} \\ -1/\sqrt{6} \\ 2/\sqrt{6} \end{pmatrix} \right\}$
 on obtient une base de $\text{Ker}(A + I_3)$ bon de \mathbb{F}_{-1}

$\Rightarrow \mathcal{B} = \left\{ \begin{pmatrix} 1/\sqrt{3} \\ 1/\sqrt{3} \\ 1/\sqrt{3} \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -1/\sqrt{2} \\ 1/\sqrt{2} \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -1/\sqrt{6} \\ -1/\sqrt{6} \\ 2/\sqrt{6} \end{pmatrix} \right\}$ bon. de \mathbb{R}^3

$$\Rightarrow P := \begin{pmatrix} 1/\sqrt{3} & -1/\sqrt{2} & -1/\sqrt{6} \\ 1/\sqrt{3} & 1/\sqrt{2} & -1/\sqrt{6} \\ 1/\sqrt{3} & 0 & 2/\sqrt{6} \end{pmatrix}$$

$$D := \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}$$

$$P^T A P = D$$

□

Chapitre 14: Décomposition en valeurs singulières (SVD)

Objectif

é.d. $A \in M_{m \times n}(\mathbb{R}) \xrightarrow{\text{on veut}}$

- $U \in M_{m \times m}(\mathbb{R})$ orthogonale
- $\Sigma \in M_{m \times n}(\mathbb{R})$ diagonale et non-nég.
- $V \in M_{n \times n}(\mathbb{R})$ orthogonale

THM 14.6 É.d $A \in M_{m \times n}(\mathbb{R})$, il existe
toujours une SVD.

(Terminologie: • les colonnes de U s'appellent vecteurs
singuliers à gauche

• les colonnes de V s'appellent vecteurs
singuliers à droite.)

Comment calculer une SVD?

① Calculer la matrice Σ :

① Calculer les valeurs propres de $A^T A \in M_{n \times n}(\mathbb{R})$

$$\lambda_1 \geq \dots \geq \lambda_n$$

on répète chaque valeur propre selon sa multiplicité

FAIT
(Prop 14.9)

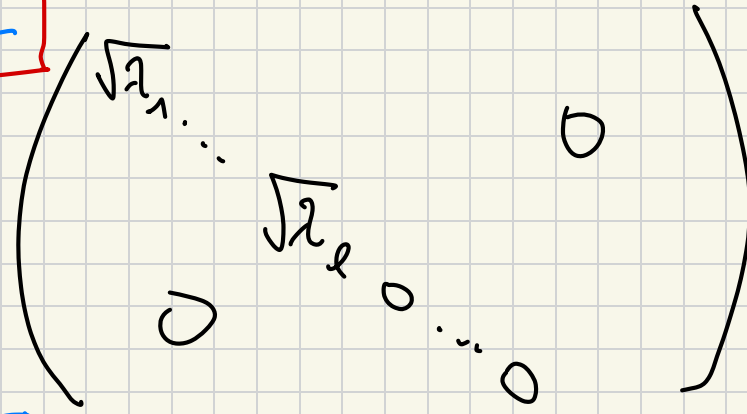
$$\lambda_1 \geq \dots \geq \lambda_n \geq 0$$

② Garder les valeurs propres positives de $A^T A$

$$\lambda_1 \geq \dots \geq \lambda_\ell > 0$$

FAIT $l = \text{rang}(A)$
(Por. 14.12)

On pose $\Sigma := \overset{m \text{ lignes}}{\Sigma}$



Rq taille $(\Sigma) = \text{taille}(A)$!

n colonnes

② Calculer V

On calcule une bon $\{\bar{v}_1, \dots, \bar{v}_n\}$ de \mathbb{R}^n
formée de vecteurs propres de $A^T A$ et

$$V := [\bar{v}_1 \dots \bar{v}_n] \in M_n(\mathbb{R})$$

(où \bar{v}_i est vecteur propre de valeur propre λ_i)

$\boxed{\text{Rq}}$ $A^T A$ symétrique $\Rightarrow \{\bar{v}_1, \dots, \bar{v}_n\}$ existe !!

③ Calculer \cup

① $\bar{u}_j := \frac{A \cdot \bar{v}_j}{\sqrt{\lambda_j}}$, $1 \leq j \leq l$

ii) Si $l < m$

on calcule une base
de $\text{Ker}(A^T) \stackrel{\text{Lemme 14.7}}{=} \text{Ker}(A \cdot A^T)$

$$\rightarrow \{\bar{w}_{l+1}, \dots, \bar{w}_m\} \subseteq \mathbb{R}^m$$

base de $\text{Ker}(A^T)$
et on applique GS à $\{\bar{w}_{l+1}, \dots, \bar{w}_m\}$

pour obtenir un bon $\{\bar{u}_{l+1}, \dots, \bar{u}_m\}$
de $\text{Ker}(A^T)$.

Suffisant \Rightarrow
Si $l < m$

On pose

$$U := [\bar{u}_1 \dots \bar{u}_l \ \bar{u}_{l+1} \dots \bar{u}_m]$$

Pourquoi $A^T A$?

$$\rightarrow \text{si } A = U \Sigma V^T$$

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

$$\begin{aligned} \Rightarrow A^T A &= V \Sigma^T \underbrace{U^T U}_{I_l} \Sigma V^T \\ &= V \cdot \underbrace{\Sigma^T \Sigma}_{\text{matrice diagonale}} V^T \end{aligned}$$

\mathbb{R}^q

$$\|A \bar{v}_j\| = \sqrt{\lambda_j}, \quad \forall 1 \leq j \leq l \quad !$$

EXM 14.15 | $A = \begin{pmatrix} 3/2\sqrt{2} & 1/2\sqrt{2} \\ 9/10\sqrt{2} & 13/10\sqrt{2} \end{pmatrix}$

Calculer une SVD de A .

① Calcul de Σ : $\rightarrow A^T A = \frac{1}{100} \begin{pmatrix} 153 & 96 \\ 96 & 97 \end{pmatrix}$

\rightarrow valeurs propres : $\frac{9}{4}$ et $\frac{1}{4}$

$\Rightarrow \Sigma = \begin{pmatrix} 3/2 & 0 \\ 0 & 1/2 \end{pmatrix}$

(2) Calcul de V :

$$\bar{E}_{9/4} = \text{Ker} \left(A^T A - \frac{9}{4} I_2 \right) \xrightarrow{\text{base}} \left\{ \begin{pmatrix} 4 \\ 3 \end{pmatrix} \right\} \xrightarrow{\text{norm}} \left\{ \begin{pmatrix} 4/5 \\ 3/5 \end{pmatrix} \right\}$$

$$\bar{E}_{1/4} = \text{Ker} \left(A^T A - \frac{1}{4} I_2 \right) \xrightarrow{\text{base}} \left\{ \begin{pmatrix} -3 \\ 4 \end{pmatrix} \right\} \xrightarrow{\text{norm}} \left\{ \begin{pmatrix} -3/5 \\ 4/5 \end{pmatrix} \right\}$$

$$\Rightarrow V = \begin{pmatrix} 4/5 & -3/5 \\ 3/5 & 4/5 \end{pmatrix}$$

(3) Calcul de U :

$$l = \text{rang}(A) = 2 = m$$

$$\bar{u}_1 = \frac{A \cdot \bar{v}_1}{\| \cdot \|_2}$$

$$\text{et } \bar{u}_2 = \frac{A \cdot \bar{v}_2}{\| \cdot \|_2}$$

$$= \begin{pmatrix} 1/\sqrt{2} \\ 1/\sqrt{2} \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} -1/\sqrt{2} \\ 1/\sqrt{2} \end{pmatrix}$$

Alors
SVD \rightarrow

$A =$

$$\begin{pmatrix} 1/\sqrt{2} & -1/\sqrt{2} \\ 1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{2} \end{pmatrix}$$

$$\cdot \begin{pmatrix} 1/2 & 0 \\ 0 & 1/2 \end{pmatrix}$$

$$\cdot \begin{pmatrix} 4/5 & -3/5 \\ 3/5 & 4/5 \end{pmatrix}^T$$

U

Σ

V^T

EXM 11.17

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Calculer une SVD de A .