1 Rappels d'algèbre linéaire

Matrice de permutation

$$P_{\sigma} := \left(\sum_{j=1}^{n} E_{\sigma(i),j}\right)_{i}$$

avec $E_{i,j}$ la matrice élémentaire (i,j).

Théorème de Schur $\forall A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C}), \exists U \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C}), \underbrace{U^* = U^{-1}}_{\text{unitaire}} \land U^*AU \in$ $\mathcal{T}_{n,s}(\mathbb{C})$

1.1 Méthodes itératives

Principe On cherche une suite $x^{(p)}$ de \mathbb{R}^n convergeant vers la solution de Ax = b:

$$\forall x^{(0)} \quad x^{(p+1)} = H(x^{(p)})$$

Propriétés

- A n'est jamais modifiée
- Problème du suivi de la convergence et du choix du test d'arrêt
- Solution obtenue inexacte
- Matrice doit vérifier conditions de convergence
- Vitesse de convergence dépend de la matrice

Décomposition en valeurs singulières

Objectif Soit
$$A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R}), n \geq 1$$
.
On pose $A = U\Sigma V^{\top}$ avec
$$\begin{cases} U \in \mathcal{O}_n(\mathbb{R}) \\ V \in \mathcal{O}_n(\mathbb{R}) \\ \Sigma \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R}) \end{cases}$$

On a

$$\Sigma = \begin{pmatrix} \sigma_i & 0 & \cdots & | & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \sigma_i & \cdots & | & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & \ddots & | & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & | & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & | & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix}$$

2.1 SVD d'une matrice

SVD Singular value decomposition Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ telle que $rgA \ge 1$

2.1.1 Propriétés

- 1. A est symétrique réelle semi-définie-positive i.e. $\forall x \in \mathbb{R}^n, \ x^\top (A^\top A)x \geq 0$ i.e. $\forall x \in \mathbb{R}^n, \ \|Ax\|^2 \geq 0$
- 2. $\operatorname{Sp}(A) \subset \mathbb{R}_+$
- 3. $A^{\top}A$ est orthoDZ: $\begin{cases} \ker(A^{\top}A) &= \ker A \\ \operatorname{im}(A^{\top}A) &= \operatorname{im}(A^{\top}) \end{cases}$

Preuve (de 3.)

- $\ker A \subset \ker(A^{\top}A)$: TRIVIAL
- $\ker A \supset \ker(A^{\top}A)$ Soit $x \in \ker(A^{\top}A)$. On a

$$A^{\top}Ax = 0$$

$$\implies x^{\top}(A^{\top}Ax) = 0$$

$$\implies ||Ax||^2 = 0$$

$$\implies x \in \ker A$$

• $\operatorname{im} A \subset \operatorname{im}(A^{\top}A)$

$$\dim \ker(A^{\top}A) + \operatorname{rg}(A^{\top}A) = n$$

$$\implies \operatorname{rg}(A^{\top}A) = n - \dim \ker(A^{\top}A)$$

$$= n - \dim \ker A \qquad \operatorname{car} \ker A = \ker(A^{\top}A)$$

$$= \operatorname{rg} A$$

$$= \operatorname{rg}(A^{\top})$$

$$\implies \operatorname{im}(A^{\top}A) \subset \operatorname{im} A$$

- $\operatorname{im} A \supset \operatorname{im}(A^{\top}A) : \mathbb{TRIVIAL}$
- $A. A^{\top}A \in GL_n(\mathbb{R}) \iff \operatorname{rg} A = n$

Preuve (de 4.)

$$A^{\top}A \in GL_n(\mathbb{R}) \iff \ker(A^{\top}A) = \{0\}$$

$$\iff \ker A = \{0\}$$

$$\iff \operatorname{rg} A = n \qquad \text{par th\'eor\`eme du rang}$$

2.2 Construction de la SVD de A

Soit $A \in \mathcal{M}_{m,n}(\mathbb{R})$ tel que rg $A \geq 1$. On note $r := \operatorname{rg} A$.

- dim $\ker(A^{\top}A) = n r$ par théorème du rang. Donc $0 \in \operatorname{Sp}(A^{\top}A)$ et $\operatorname{mult}_{A^{\top}A}(0) = n - r$
- On note $(\lambda_i)_{i \in [\![1,n]\!]} = \operatorname{Sp}(A^\top A) \subset \mathbb{R}_+^*$, telles que $i < j \implies \lambda_i \le \lambda_j$ On note $(v_i)_{i \in [\![1,r]\!]}$ une bond DZante de $A^\top A$ associée à $(\lambda_i)_{i \in [\![1,n]\!]}$ Et on pose enfin

$$\mathcal{E} = \left(\underbrace{v_1, \dots, v_r}_{\text{bon de (ker } A)^\top}, \underbrace{v_{r+1}, \dots, v_n}_{\text{bon de ker } A}\right)$$

• On pose $V = (v_1, \ldots, v_r) \in \mathcal{O}_n(\mathbb{R})$ Et

$$\forall i \in [1, n] u_i = \frac{1}{\sqrt{\lambda_i}} A v_i \in \mathbb{R}^n$$

$$\forall (i,j) \in [\![1,r]\!]^2 \quad \langle U_i, U_j \rangle = \frac{1}{\sqrt{\lambda_i \lambda_j}} \langle Av_i, Av_j \rangle$$

$$= \frac{1}{\sqrt{\lambda_i \lambda_j}} \left\langle \underbrace{A^\top Av_i}_{\lambda_i v_i}, A^\top Av_j \right\rangle$$

$$= \sqrt{\frac{\lambda_i}{\lambda_j}} \underbrace{\langle v_i, v_j \rangle}_{\delta_{ij}} \qquad \text{car } (v_i)_i \text{ orthonormée}$$

$$= \delta_{ij} \qquad \text{car si } i = j, \text{ ça fait 1, sinon ça fait 0}$$

Donc $(U_i)_i$ est une famille orthonormée de \mathbb{R}^m

Donc $\operatorname{rg}(U_i)_{i \in [1,n]} = r$

Or $(u_i)_i \subset \operatorname{im} A$

D'où $(u_i)_i \subset \operatorname{im} A$ et $(\operatorname{rg} u_i)_i = \operatorname{rg} A$

Donc $(U_i)_i = \operatorname{im} A$

et $(U_i)_i$ bon de im A.

D'où $0 \in \operatorname{Sp}(A^{\top}A)$ avec im A

On la complète en $(U_i)_{i \in [1,m]}$ bon de \mathbb{R}^m

$$\mathcal{F} = \left(\underbrace{u_1, \dots, u_r}_{\text{bon de im } A}, \underbrace{u_{r+1}, \dots, u_m}_{\text{bon de (im } A)^{\top}}\right)$$

Posons $U = (U_1, \dots, U_m) \in \mathcal{O}_n(\mathbb{R})$

Remarque $\forall i \in [1, r]$

$$Bu_i = \mu_i u_i$$

Avec B, μ_i à determiner.

$$AA^{\top}U_{i} = \frac{1}{\sqrt{\lambda_{i}}} \underbrace{AA^{\top}Av_{i}}_{\text{par def de } v_{i}}$$

$$= \sqrt{\lambda_{i}}Av_{i}$$

$$= \lambda_{i} \underbrace{\left(\frac{1}{\sqrt{\lambda_{i}}}Av_{i}\right)}_{U_{i}}$$

$$= \lambda_{i}U_{i}$$

D'où U_i vecteur propre de AA^{\top} associé à λ_i

• On pose

$$\Sigma = U^{\top} A V$$

$$= U^{\top} \left(\underbrace{A v_{1}, \dots, A v_{r}}_{\sqrt{\lambda_{i}} u_{i}}, \underbrace{A v_{r+1}, \dots, A v_{n}}_{0 \text{ car } v_{i} \in \text{ker } A}\right)$$

$$= \begin{pmatrix} u_{1}^{\top} \\ \vdots \\ u_{m}^{\top} \end{pmatrix} \left(\underbrace{\sqrt{\lambda_{j}} \langle u_{i}, u_{j} \rangle | (0)}_{\sqrt{\lambda_{j}} \langle u_{i}, u_{j} \rangle | (0)}\right)$$

$$= \begin{pmatrix} \sqrt{\lambda_{1}} & (0) & | \\ \vdots & \ddots & | (0) \\ (0) & \sqrt{\lambda_{r}} & | \\ (0) & | & (0) \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow A = U \sigma V^{\top}$$

Définition: SVD de A Décomposition de la forme

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

Avec U, Σ, V comme définies précédemment On appelle valeurs singulières notées $(\sigma_i)_i$ les valeurs propres racines carrées