

Exemples de Décomposition de Matrices Applications.

$n \in \mathbb{N}, A = (a_{ij}) \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$
I/ Constructions spectrales.

1) Factorisation LU

Théorème 1: Il existe au moins une matrice inversible

M telle que la matrice MA soit triangulaire supérieure.

Exemple 2: $\mathcal{G}: A = \begin{pmatrix} 5 & 2 & 1 \\ -5 & -6 & 2 \\ -9 & 2 & 1 \end{pmatrix}$, on prend $M = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & -1 & 1 \\ 2 & 0 & 1 \end{pmatrix}$

$MA = \begin{pmatrix} 5 & 2 & 1 \\ 0 & -8 & 1 \\ 0 & 0 & 8 \end{pmatrix}$

Théorème 3: Soit $A \in \mathcal{GL}_n(\mathbb{R})$. Alors A possède une unique

de composition $A = LU$ avec L triangulaire inférieure à diagonale unité et U triangulaire supérieure si et seulement si tous les sous matrices $\Delta_k = \begin{pmatrix} a_{kk} & & \\ & \ddots & \\ & & a_{kk} \end{pmatrix}$ sont inversibles.

Remarque 4: Les coefficients de U et L sont donnés par $\mathcal{G} a_{ij}$

Remarque 5: On peut écrire U sous la forme DR

où D est diagonale et R triangulaire supérieure à diag 1. Si la décomposition LR existe, elle est unique.

Corollaire 6: $\mathcal{G}: A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ et Δ_n sont inversibles, Alors A admet une décomposition LDU^T où L triangle inf à diag 1 et D est diagonale. cette décomposition est unique.

Remarque 7: Soit p le nombre de lignes > 0 de D .

Alors $\text{rgm}(A) = \text{rgm}(D) = \begin{cases} p, & n-p \\ 0, & n-p \end{cases}$

Corollaire 8: A admet une factorisation LDL^T où les coefficients

diagonaux strictement positifs $\Leftrightarrow A \in \mathcal{S}_n^{++}(\mathbb{R})$

une telle factorisation est unique.

Remarque 8: On calcule LD par $d_1 = a_{11}$ et

$$d_i = a_{ii} - \sum_{k=1}^{i-1} L_{ik}^2 d_k$$

2) Décomposition de Cholesky

Théorème 10: $A \in \mathcal{S}_n^{++}(\mathbb{R}) \Leftrightarrow \exists B$ triangulaire inf inversible

telle que $A = BB^T$

De plus, une telle décomposition est unique si l'on impose la positivité des coefficients diagonaux de B .

Remarque 11: On calcule B par

$$b_{ij} = \begin{cases} a_{ij} & i=j \\ \frac{a_{ij} - \sum_{k=1}^{i-1} b_{ik} b_{jk}}{b_{ii}} & i < j \end{cases}$$

Application 11: $\mathcal{G} \text{ si } A = BB^T$, alors $\det(A) = \prod_{i=1}^n b_{ii}^2$

3) Décomposition QR:

Théorème 13: (Gram-Schmidt) Pour toute famille libre x_1, \dots, x_p dans E , il existe une unique famille orthonormée $e_1, \dots, e_p \in E$ telle que $\text{Vect}(e_1, \dots, e_p) = \text{Vect}(x_1, \dots, x_p)$ et $\langle x_i, x_j \rangle > 0$.

Définition 14: A est dite orthogonale si $AA^T = I_n$ et on note $\mathcal{O}_n(\mathbb{R}) = \{A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R}) \mid AA^T = I_n\}$.

Théorème 15: $\forall A \in \mathcal{GL}_n(\mathbb{R}), A = QR$ où $Q \in \mathcal{O}_n(\mathbb{R})$ et R est triangulaire sup à coeff diag > 0 . Unicité de la décomp.

II / Construction Algorithmiques

1) Décomposition de Dunford:

Théorème 16: Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$. Si Π_A est séparable alors $\exists (D, N)$ ou D diagonalisable et N nilpotente telle que $A = D + N$ et $DN = ND$.

Proposition 17: Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ et $A = D + N$ sa décomposition de Dunford. On pose $P = \frac{X_4}{X_4}$ et on considère la suite de matrices (A_n) définie par $A_{2k} = A$ et $A_{2k+1} = A_n - P(A_n)P^{-1}(A_n)^{-2}$. Alors $A_n \rightarrow D$ et $A_n = D + N_{2^k}$ avec $\log_2(n)$.

2) Décomposition polaire

Définition 18: On note $\mathcal{P}^+(\mathbb{R}) = \{PP^T \mid P \in \mathcal{GL}_n(\mathbb{R})\}$ et $\mathcal{N}^+(\mathbb{R}) = \{PP^T \mid P \in \mathcal{GL}_n(\mathbb{R})\}$.

Théorème 20: $\mathcal{O}_n(\mathbb{R}) \times \mathcal{P}_n^+(\mathbb{R}) \rightarrow \mathcal{GL}_n(\mathbb{R})$

et $U_n(\mathbb{R}) \times \mathcal{P}_n^+(\mathbb{R}) \rightarrow \mathcal{GL}_n(\mathbb{C})$ sont des isomorphismes $(U, H) \mapsto UH$

Exemple 21: Pour $n=1$ $\mathcal{P}_1^+ = \mathbb{R}_+^*$ et $U_1(\mathbb{C}) = \{e^{i\theta} \mid \theta \in \mathbb{R}\}$ et on trouve de la décomposition $z = \rho e^{i\theta}$.

Proposition 22: La suite $(\eta_k) \in \mathcal{GL}_n(\mathbb{R})$ définie par $\eta_0 = \eta$ converge vers O ou $\eta = OS$ est la décomposition polaire de η de suite $(\eta^T \eta_k)$ converge vers S .

III / Applications

1) Résolution de systèmes linéaires

Méthode 23: Afin de résoudre un système linéaire $Ax = b$ où $A \in \mathcal{GL}_n(\mathbb{R})$, on peut utiliser la méthode de Gauss et:

- i) déterminer η_k, η_1 soit triangulaire supérieure
- ii) calculer η_k .
- iii) résoudre $\eta_k A x = \eta_k b$.

Remarque 24: La méthode de Gauss nécessite $\mathcal{O}(n^3)$ opérations.

Méthode 25: La méthode LU nécessite à résoudre successivement les 2 systèmes triangulaires $Zy = b$ et $Ux = y$.

Remarque 26: La méthode LU nécessite $\mathcal{O}(n^3/3)$ opérations.

Méthode 27: Dans le cas de la décomposition de Cholesky, on utilise la même méthode que LU

Remarque 28: Cholesky demande $\mathcal{O}\left(\frac{n^3}{6}\right)$ opérations.

2) Recherche de valeurs propres.

Théorème 29: C'est de la méthode QR

3) Exponentielle matricielle.

Méthode 30: $X' = AX$ peut s'écrire sous la forme

Théorème 31: Si $A = D + N$ alors $\exp(A) = \exp(D)\exp(N)$

Quantité
Fisher,