

Méthode de la décomposition LU

Principe de la méthode

1. *Décomposition de la matrice A de façon à la mettre sous la forme $A = LU$ où L est une matrice triangulaire inférieure unitaire et U est une matrice triangulaire supérieure.*
2. *Résolution : Le système $AX = b$ devient*

$$AX = b \iff L \underbrace{UX}_Y \iff \begin{cases} LY = b \\ UX = Y \end{cases}$$

donc la résolution du système $AX = b$ revient à la résolution de deux systèmes triangulaires.

Théorème 6.1. *Soit A une matrice telle que les sous matrices principales $A_{[k]} = (a_{ij})_{1 \leq i, j \leq k}$ de A soient inversibles pour tous $1 \leq k \leq n$, alors il existe une matrice $L = (l_{ij})_{1 \leq i, j \leq n}$ triangulaire inférieure telle que $l_{ii} = 1, i = \overline{1, n}$ et une matrice triangulaire supérieure U telle que $A = LU$. De plus cette décomposition est unique.*

Démonstration. Existence : Montrons que tous les pivots d'élimination de Gauss sont non nuls, c'est à dire $a_{kk}^{(k)} \neq 0$ pour $1 \leq k \leq n - 1$. On le démontre par récurrence.

Le premier pivot $a_{11}^{(1)}$ est forcément non nul car $a_{11}^{(1)} = \det(A_{[1]}) \neq 0$.

Supposons que $a_{kk}^{(k)} \neq 0$ pour $1 \leq k \leq r - 1$ et montrons que $a_{rr}^{(r)} \neq 0$.

On a $\det(A_{[r]}) = a_{11}^{(1)} a_{22}^{(2)} \dots a_{r-1, r-1}^{(r-1)} a_{rr}^{(r)}$. Or d'une part, par hypothèse $\det(A_{[r]})$ est différent de zéro et d'autre part, par hypothèse de récurrence $a_{kk}^{(k)} \neq 0$ pour $1 \leq k \leq r - 1$. Donc $a_{rr}^{(r)}$ est aussi différent de zéro.

Unicité : Soit $A = L_1 U_1 = L_2 U_2$, d'où $U_1 U_2^{-1} = L_1^{-1} L_2 = D$.

Comme $U_1 U_2^{-1}$ est une matrice triangulaire supérieure et $L_1^{-1} L_2$ est une matrice triangulaire inférieure et D a des 1 sur la diagonale, alors $D = I_n$ ce qui implique que $U_1 = U_2$ et $L_1 = L_2$. □

Détermination des matrices L et U

a) **En utilisant l'algorithme d'élimination de Gauss ordinaire :** *Au premier pas d'élimination de Gauss, on trouve*

$$A^{(2)} = E^{(1)} \cdot A^{(1)} \quad \text{où} \quad E^{(1)} = \begin{pmatrix} 1 & & & & \\ -\alpha_{21} & \ddots & & & \mathbf{0} \\ -\alpha_{31} & & 1 & & \\ \vdots & & & \ddots & \\ -\alpha_{n1} & & & & 1 \end{pmatrix}$$

Au deuxième pas, on trouve

$$A^{(3)} = E^{(2)}.A^{(2)} \text{ où } E^{(2)} = \begin{pmatrix} 1 & & & & \\ 0 & 1 & & & \mathbf{0} \\ \vdots & -\alpha_{32} & \ddots & & \\ \vdots & -\alpha_{42} & \mathbf{0} & \ddots & \\ \vdots & \vdots & & & \\ 0 & -\alpha_{n2} & & & 1 \end{pmatrix}$$

de la même manière au k -ième pas d'élimination, on obtient

$$A^{(k+1)} = E^{(k)}.A^{(k)} \text{ où } E^{(k)} = \begin{pmatrix} 1 & & & & \\ & \ddots & & & \mathbf{0} \\ & & 1 & & \\ & & -\alpha_{k+1,k} & & \\ \mathbf{0} & -\alpha_{k+2,k} & \ddots & & \\ & \vdots & & \mathbf{0} & \\ & -\alpha_{nk} & & & 1 \end{pmatrix}$$

ce qui nous donne

$$\begin{aligned} A^{(n)} &= E^{(n-1)}.A^{(n-1)} \\ &= E^{(n-1)}.E^{(n-2)}.A^{(n-2)} \\ &= E^{(n-1)}.E^{(n-2)} \dots E^{(1)}.A. \end{aligned}$$

Posons $U = A^{(n)}$ et $L^{-1} = E^{(n-1)}.E^{(n-2)} \dots E^{(1)}$

alors $U = L^{-1}A$ d'où $A = LU$ où

$$\begin{aligned} L &= (E^{(n-1)}.E^{(n-2)} \dots E^{(2)}.E^{(1)})^{-1} \\ &= (E^{(1)})^{-1} \cdot (E^{(2)})^{-1} \dots (E^{(n-1)})^{-1} \\ &= \begin{pmatrix} 1 & & & & \\ \alpha_{21} & 1 & & & \mathbf{0} \\ \alpha_{31} & \alpha_{32} & \ddots & & \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & \\ \alpha_{n1} & \alpha_{n2} & \dots & \alpha_{n,n-1} & 1 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

et

$$U = A^{(n)} = \begin{pmatrix} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & \dots & \dots & a_{1n}^{(1)} \\ & a_{22}^{(2)} & \dots & \dots & a_{2n}^{(2)} \\ & & \ddots & & \vdots \\ & \mathbf{0} & & \ddots & \vdots \\ & & & & a_{nn}^{(n)} \end{pmatrix}$$

b) En appliquant l'algorithme de la méthode :

En connaissant $A = (a_{ij})_{1 \leq i,j \leq n}$, on écrit l'égalité $A = LU$

$$\begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1j} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{i1} & \dots & a_{ij} & \dots & a_{in} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & & & & \\ l_{21} & 1 & & & \mathbf{0} \\ l_{31} & & \ddots & & \\ \vdots & & \ddots & \ddots & \\ l_{n1} & \dots & l_{n,n-1} & 1 & \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_{11} & u_{12} & \dots & \dots & u_{1n} \\ & u_{22} & \dots & \dots & u_{2n} \\ & & \ddots & & \vdots \\ & \mathbf{0} & & \ddots & \vdots \\ & & & & u_{nn} \end{pmatrix}$$

(U contient $\frac{n(n+1)}{2}$ éléments et L contient $\frac{n(n-1)}{2}$ éléments). Par identification on obtient un système linéaire de n^2 équations à n^2 inconnues. En résolvant le système obtenu dans des cas particuliers ($n = 2, 3, 4$), on constate que la détermination des éléments de L et U cherchés se fait suivant l'algorithme général :

$$\left\{ \begin{array}{l} l_{ii} = 1, \quad 1 \leq i \leq n; \\ \left\{ \begin{array}{l} u_{1j} = a_{1j}, \quad 1 \leq j \leq n; \\ l_{i1} = \frac{a_{i1}}{u_{11}}, \quad 2 \leq i \leq n; \end{array} \right. \\ \left\{ \begin{array}{l} u_{mj} = a_{mj} - \sum_{k=1}^{m-1} l_{mk} \cdot u_{kj}, \quad m \leq j \leq n; \\ l_{im} = \left(a_{im} - \sum_{k=1}^{m-1} l_{ik} \cdot u_{km} \right) / u_{mm}, \quad m+1 \leq i \leq n; \end{array} \right. \end{array} \right. \quad 2 \leq m \leq n.$$

Coût de la méthode

- Calcul de U : coût(\times) = coût($+$) = $\sum_{m=1}^n (m-1)(n-m+1) = O(\frac{1}{6}n^3)$
- Calcul de L : coût(\times) = coût($+$) = $\sum_{m=1}^{n-1} (m-1)(n-m) = O(\frac{1}{6}n^3)$
- et coût($/$) = $\sum_{m=1}^n (n-m) = \frac{n(n-1)}{2}$.

D'où, coût total = $O(\frac{2}{3}n^3)$ = coût de Gauss.

Utilité de la détermination LU

Calcul de déterminant Grâce à la factorisation LU , on peut calculer le déterminant d'une matrice carrée avec $O(\frac{2}{3}n^3)$ opérations, vu que

$$\det(A) = \det(L) \times \det(U) = \det(U) = \prod_{k=1}^n u_{kk}.$$

Résolution : Supposons qu'on veut résoudre le système $AX = b$. Décomposons A sous forme LU , alors $AX = b$ devient $(LU)X = b$ ou encore $L(UX) = b$. Posons $Y = UX$, on cherche alors Y tel que $LY = b$ est un système triangulaire inférieur qu'on résout par la méthode descendante. Y étant trouvé, on cherche X tel que $UX = Y$ est un système triangulaire supérieur qu'on résout par la méthode ascendante.

Coût total : coût(décomposition LU) + coût(résolution de deux systèmes triangulaires), c'est à dire, Coût total = $O(\frac{2}{3}n^3) + 2n^2 = O(\frac{2}{3}n^3)$.

Calcul de l'inverse d'une matrice : Soit A une matrice carrée inversible d'ordre n , notons par $v^{(1)}, \dots, v^{(n)}$ les colonnes de sa matrice inverse A^{-1} , i.e. $A^{-1} = (v^{(1)}, \dots, v^{(n)})$. La relation $AA^{-1} = I_n$ se traduit par les n systèmes linéaires suivants :

$$Av^{(k)} = e^{(k)}, \quad 1 \leq k \leq n, \quad (6.3)$$

où $e^{(k)}$ est le vecteur colonne ayant toutes les composantes nulles sauf la k -ième composante qui est 1, $e^{(k)} = (0, \dots, 1, \dots, 0)^t$. Une fois connues les matrices L et U qui décomposent la matrice A , résoudre les n systèmes (6.3) gouvernés par la même matrice A .

Exemple 6.3. Soit le système linéaire suivant

$$\begin{pmatrix} 2 & -5 & 1 \\ -1 & 3 & -1 \\ 3 & -4 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 12 \\ -8 \\ 16 \end{pmatrix}$$

A l'aide de la décomposition LU de A :

1. Résoudre le système donné en déterminant les matrices L et U :
 - a) En utilisant l'algorithme d'élimination de Gauss ordinaire.
 - b) En appliquant l'algorithme de la méthode.
2. Calculer l'inverse de A .