

Chapitre 2 : Méthodes Directes de Résolution des Systèmes d'Equations Linéaires

1. Remarques sur la Résolution des Systèmes Triangulaires :

1.1. Méthode de Cramer :

On appelle système d'équations indépendantes linéaires d'ordre $n > 1$, ($n \in \mathbb{N}$), une expression de la forme

$$AX = b, \quad \text{et plus concrètement} \quad \sum_{j=1}^n a_{ij}x_j = b_i, \quad i = 1, \dots, n.$$

si A est inversible, la solution du système $AX = b$ est donnée par la formule de **Cramer** :

$$x_i = \frac{\det(A_i)}{\det(A)}, \quad i = 1, \dots, n, \quad . \text{ Posons maintenant : } \det(A) = |A|$$

Sachant que A_i est une matrice obtenue à partir de A en remplaçant la i ème colonne de A par le vecteur colonne b . et $|A| \neq 0$.

Et selon la formule de **Leibnitz** et la règle de **Sarrus** on a :

$$\det(A) = \sum_{j=1}^n a_{i,j} (-1)^{i+j} \det(A_{i,j}).$$

Exemple :

Résolution d'un système à trois inconnues (de dimension 03) :

$$\begin{cases} x + 3y + 4z = 50 \\ 3x + 5y - 4z = 2 \\ 4x + 7y - 2z = 31 \end{cases} \quad \text{donc :} \quad A = \begin{pmatrix} 1 & 3 & 4 \\ 3 & 5 & -4 \\ 4 & 7 & -2 \end{pmatrix},$$

$$\text{D'où :} \quad |A| = \begin{vmatrix} 1 & 3 & 4 \\ 3 & 5 & -4 \\ 4 & 7 & -2 \end{vmatrix} = -8$$

Ainsi les solutions se dressent comme suit :

$$x_1 = \frac{\begin{vmatrix} 50 & 3 & 4 \\ 2 & 5 & -4 \\ 31 & 7 & -2 \end{vmatrix}}{-8} = \frac{-24}{-8} = 3 ; \quad x_2 = \frac{\begin{vmatrix} 1 & 50 & 4 \\ 3 & 2 & -4 \\ 4 & 31 & -2 \end{vmatrix}}{-8} = \frac{-40}{-8} = 5 ; \quad x_3 = \frac{\begin{vmatrix} 1 & 3 & 50 \\ 3 & 5 & 2 \\ 4 & 7 & 31 \end{vmatrix}}{-8} = \frac{-64}{-8} = 8$$

Remarque importante :

Le problème de cette méthode se réside dans le calcul des déterminants. Si on essaye de calculer le déterminant d'une matrice carrée de taille n ; on aura besoin de $n(n-1)!$ opérations ce qui rend cette tâche trop difficile lorsque n est grand sachant que le calcul du déterminant se fait d'une manière récursive.

1.2. Méthode par L'inverse :

Si la matrice carrée A admet une matrice inverse A^{-1} , alors le système sous la forme matricielle $AX = b$ peut être pré-multiplié par A^{-1} afin d'obtenir la solution :

$$AX = b \Rightarrow A^{-1}AX = A^{-1}b \Rightarrow X = A^{-1}b.$$

$$\text{Avec : } A^{-1} = \frac{{}^t \text{com}(A)}{|A|}$$

Sachant que : $\text{com}(A)$ est une matrice carrée de même dimension que la matrice A et elle est composée des éléments suivants : $\Delta_{ij} = (-1)^{i+j}|M_{ij}|$ avec $|M_{ij}|$ est le déterminant de la sous matrice de dimension inférieure composée de tous les éléments de A sauf la i ème ligne et la j ème colonne.

Exemple :

Reprenons le même système de 1.1 donc on aura :

$$\text{com}(A) = \begin{pmatrix} \Delta_{11} & \Delta_{12} & \Delta_{13} \\ \Delta_{21} & \Delta_{22} & \Delta_{23} \\ \Delta_{31} & \Delta_{32} & \Delta_{33} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 18 & -10 & 1 \\ 34 & -18 & 5 \\ -32 & 16 & -4 \end{pmatrix} \text{ et } A^{-1} = \frac{{}^t \text{com}(A)}{|A|} = \frac{\begin{pmatrix} 18 & 34 & -32 \\ -10 & -18 & 16 \\ 1 & 5 & -4 \end{pmatrix}}{-8}$$

$$X = A^{-1}B = -\frac{1}{8} \begin{pmatrix} 18 & 34 & -32 \\ -10 & -18 & 16 \\ 1 & 5 & -4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 50 \\ 2 \\ 31 \end{pmatrix} = -\frac{1}{8} \begin{pmatrix} -24 \\ -40 \\ -64 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 \\ 5 \\ 8 \end{pmatrix}$$

Et enfin :

Remarque Importante 1 : Un système de $AX = 0$ est appelé un système homogène or tous ces systèmes admettent au moins une solution nulle ou trivial : $X = (0, 0, \dots, 0)^t$.

Remarque Importante 2 : Soit un système d'équations linéaires indépendantes $AX=b$ à n inconnues. Il existe alors :

- Aucune solution lorsque le nombre d'équations est strictement supérieur à n .
- Une unique solution lorsque le nombre d'équations est égal à n et $|A| \neq 0$.
- Une infinité de solutions lorsque le nombre d'équations est strictement inférieur à n .

2. Méthode Directes par Pivot ou Elimination de Gauss :

2.1. Remarque :

Si la matrice A est triangulaire supérieure ou inférieure alors la résolution du système $AX = b$ se réduit en la substitution des solutions respectivement en remontée par descendance ou en ascendance selon la triangulation. Donc une matrice triangulaire supérieure se dresse comme suit :

$$A = (a_{i,j}) = \begin{pmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & \dots & \dots & a_{1,n} \\ 0 & a_{2,2} & & & a_{2,n} \\ \vdots & \ddots & \ddots & & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & \dots & 0 & a_{n,n} \end{pmatrix}$$

Donc la matrice A est triangulaire supérieure si et seulement si : $\forall i > j \quad a_{ij} = 0$. ou inférieure si : $\forall i < j \quad a_{ij} = 0$.

2.2. Algorithme Général :

Soit le système à résoudre le système $AX=b$. Avec A matrice carrée inversible de dimension n . L'algorithme se résume comme suit :

- Triangulation de la matrice A (matrice $A^{(n)}$ échelonnée triangulaire équivalente à A à l'étape n).
- Résolution ascendante ou descendante par substitution selon la triangulation.

2.3. Algorithme de triangulation :

Soit le système $AX=b$ donc on cherche une forme $A^{(n)}X=b^{(n)}$:

$$\begin{bmatrix} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & \cdots & a_{1n-1}^{(1)} & a_{1n}^{(1)} \\ 0 & a_{22}^{(2)} & \cdots & a_{2n-1}^{(2)} & a_{2n}^{(2)} \\ 0 & 0 & a_{33}^{(3)} & \cdots & a_{3n}^{(3)} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & a_{nn}^{(n)} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1^{(1)} \\ b_2^{(2)} \\ b_3^{(3)} \\ \vdots \\ b_n^{(n)} \end{bmatrix}$$

Pour passer du k-ième système au k + 1-ième système, les formules sont :

$$\begin{aligned} l_i^k &= \frac{a_{ik}^{(k)}}{a_{kk}^{(k)}} && \text{pour } i = k + 1, \dots, n \\ a_{ij}^{(k+1)} &= a_{ij}^{(k)} - l_i^k a_{kj}^{(k)} && \text{pour } i, j = k + 1, \dots, n \\ b_i^{(k+1)} &= b_i^{(k)} - l_i^k b_k^{(k)} && \text{pour } i = k + 1, \dots, n \end{aligned}$$

Remarque Importante 1 :

Les termes $a_{kk}^{(k)}$ sont appelés pivots et doivent être évidemment non nuls. Si ce terme diagonal est nul, il faut choisir un autre élément non nul de la colonne k pour calculer le multiplicateur l_i^k .

Remarque Importante 2:

Pour effectuer l'élimination de Gauss d'un système de l'ordre de n (n équations et n inconnus), il faut effectuer de l'ordre de n³ opérations ce qui veut dire qu'un système de l'ordre 3 exigera 27 opérations.

Exemple :

Soit le système suivant et sa triangulation supérieure :

$$(S) \begin{cases} x + 3y + 4z = 50 & (L_1) \\ 3x + 5y - 4z = 2 & (L_2) \\ 4x + 7y - 2z = 31 & (L_3) \end{cases}$$

Elimination de x dans (L₂) et (L₃)

$$(S) \begin{cases} x + 3y + 4z = 50 & (L_1) \\ y + 4z = 37 & (L_2) \leftarrow (L_2) - 3(L_1) \\ 5y + 18z = 169 & (L_3) \leftarrow (L_3) - 4(L_1) \end{cases}$$

Elimination de y dans (L₃)

$$(S) \begin{cases} x + 3y + 4z = 50 & (L_1) \\ y + 4z = 37 & (L_2) \leftarrow (L_2) - 3(L_1) \\ 2z = 16 & (L_3) \leftarrow (L_3) - 5(L_2) \end{cases}$$

Et enfin par substitution ascendante on aura les solutions : $x = 3 ; y = 5 ; z = 8$.

Remarque Importante 1 : Pour un système linéaire supérieure ; les solutions peuvent être calculées par l'algorithme suivant :

$$x_n = \frac{b_n}{a_{nn}}$$

pour $i = n - 1 \text{ à } 1$

$$x_i = \frac{1}{a_{ii}} \left(b_i - \sum_{j=i+1}^n a_{ij}x_j \right)$$

Remarque Importante 2 : Si on ne fait pas attention au choix du pivot, le procédé de Gauss peut conduire à des résultats désastreux en arithmétique flottante, par exemple, si un pivot est voisin de zéro. Voici une principale stratégie.

On notera $A_k = (a_{ij}^k)$ la matrice obtenue au début de la k-ième étape ($A_1 = A$) ; donc à la k - ième étape, on choisira comme pivot l'élément a_{ik}^k vérifiant : $|a_{ik}^k| = \max_{k \leq p \leq n} |a_{pk}^k|$

Remarque Importante 2 : Il faut adapter cet algorithme de Gauss (y compris les indices) pour effectuer une.

Propriété Importante : Si A est une matrice triangulaire inférieure ou supérieure carrée de taille n alors :

$$\det(A) = \prod_{k=1}^n A(k, k)$$

Exercice :

- 1- Développer la version de Gauss pour la résolution par triangulation inférieure.
- 2- En déduire le déterminant de la matrice triangulaire échelonnée $A^{[n]}$ de A.

3. La factorisation LU :

Théorème

Soit une matrice A carrée de taille n, la factorisation LU de A avec $l_{ii}=1$ ($i=1, \dots, n$) existe et unique si et seulement si les sous matrices principales A_i ($i=1, \dots, n-1$) sont inversibles.

Tel que $A_1 = A(1,1)$; $A_2=A(1 : 2, 1 : 2)$; $A_3=A(1 : 3, 1 : 3)$ $A_n = A$ sont inversible. Avec :

$$\prod_{i=1}^n u_{ii} \neq 0.$$

Basée sur ce théorème la méthode de factorisation LU s'écrit : $A=LU$ tel que L est une matrice triangulaire inférieure avec $l_{ii} = 1$ ($i=1, \dots, n$) et U une matrice triangulaire supérieure c.à.d :

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}; L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ l_{21} & 1 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ l_{n1} & l_{n2} & \dots & 1 \end{pmatrix}; U = \begin{pmatrix} u_{11} & u_{12} & \dots & u_{1n} \\ 0 & u_{22} & \dots & u_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & u_{nn} \end{pmatrix}$$

Et voici l'algorithme utilisée pour la factorisation :

```

U = On, L = In
pour i = 1 à n - 1
    Appliquer les permutations à A, L et U pour que aii ≠ 0.
    pour j = i + 1 à n
        lji = aji/aii
    pour j = i à n
        uij = aij
    pour j = i + 1 à n
        pour k = i + 1 à n
            ajk = ajk - lji · uik
unn = ann
    
```

Après factorisation on résout le système LY=B puis après on résout le système UX=Y.

Remarque Importante 1 : A travers l'algorithme ci-dessus on remarque bien qu'à chaque itération i on applique une permutation de lignes dans le cas où a(i,i)=0. Ceci est bien dans le cas d'un système AX=B ; alors dans ce cas on doit appliquer les permutations même sur le vecteur colonne B.

Remarque Importante 2 : Pour calculer le déterminant d'une matrice A on utilise

$$\det(A) = \det(LU) = \prod_{k=1}^n U(k, k)$$

Remarque Importante 3 : Cet algorithme a été conclu en développant le produit LU puis en estimant les valeurs des L_{ij} et U_{ij} d'une façon récursive.

Exemple :

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

Alors après factorisation on aura :

$$A = LU \quad \text{avec} \quad L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1/2 & 1 & 0 \\ 0 & -2/3 & 1 \end{pmatrix} \quad \text{et} \quad U = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 \\ 0 & 3/2 & -1 \\ 0 & 0 & 4/3 \end{pmatrix}$$

Exercice : utiliser l'algorithme ci-dessus pour compléter et effectuer les détails des calculs. Enfin résoudre $AX=B$. tel que $B=[1 \ 1 \ 1]'$;

Cas Particulier : Si la matrice A est une matrice symétrique et définie positive carrée de taille n, c'est à dire que tous les déterminants des ses sous matrices principales sont strictement positives.

Alors on peut écrire dans ce cas mettre : $A = L.L^t$ sachant que L est une matrice triangulaire inférieure de taille n. Et c'est se qu'on appelle la méthode de **Cholesky**.

Exercice : faite une recherche bibliographique sur cette méthode et la programmer sous l'environnement Scilab. En se basant sur la factorisation LU.

4. Méthode de Gauss-Jordan :

Soit le système $AX=B$ telle que la matrice A est de taille carrée d'ordre n et inversible alors on peut ramener ce système vers un système équivalent $A^{[n]}X=B^{[n]}$ tel que $A^{[n]}=I_n$ est la matrice Identité de taille n.

Algorithme Générale :

- 1- Diagonalisation de A : se fait dans le même principe de la méthode de triangulation de GAUSS sauf que dans ce cas la triangulation se fait en supérieure et en inférieure simultanément. Avec $a(i, :) = a(i, :) / a(i,i)$ pour $i = 1..n$ à chaque itération pour avoir une diagonale identité.
- 2- Solution Directe : $x_i = b_i^{[n]}$ pour $i=1..n$

Exemple :

Soit le système suivant :

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 1 & -4 \\ 3 & 3 & -5 \\ 4 & 5 & -2 \end{bmatrix} \quad B = \begin{bmatrix} 8 \\ 14 \\ 16 \end{bmatrix} \quad \text{alors}$$

$$A^{(1)} = \left[\begin{array}{ccc|c} 1 & 1/2 & -2 & 4 \\ 0 & 3/2 & 1 & 2 \\ 0 & 3 & 6 & 0 \end{array} \right] \quad \begin{array}{l} \boxed{\text{ligne 1 / 2}} \\ \text{ligne 2 - 3 * ligne 1} \\ \text{ligne 3 - 4 * ligne 1} \end{array}$$

$$\boxed{\text{ligne 2 / } \frac{3}{2}}$$

$$A^{(2)} = \left[\begin{array}{ccc|c} 1 & 0 & -7/3 & 10/3 \\ 0 & 1 & 2/3 & 4/3 \\ 0 & 0 & 4 & -4 \end{array} \right] \begin{array}{l} \boxed{\text{ligne 1} - \frac{1}{2} * \text{ligne 2}} \\ \boxed{\text{ligne 3} - 3 * \text{ligne 2}} \end{array}$$

$$\boxed{\text{ligne 3} / 4}$$

$$\boxed{\text{ligne 3} / 4}$$

$$A^{(3)} = \left[\begin{array}{ccc|c} 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 1 & -1 \end{array} \right] \begin{array}{l} \boxed{\text{ligne 1} + \frac{7}{3} * \text{ligne 3}} \\ \boxed{\text{ligne 2} - \frac{2}{3} * \text{ligne 3}} \end{array}$$

On a directement les racines dans la 4^e colonne.

Exercice : Remplacer la 4^e colonne par I_3 (Identité de taille 3x3) puis refaire les calculs pour avoir la matrice Inverse.