

# Analyse Numérique

## Corrigé du TD 6

<b>EXERCICE 1</b> Matrices diagonales, triangulaires
---

### 1.1 Matrices diagonales

Soit  $D = (d_{ii})_{i=1,\dots,n}$  une matrice diagonale d'ordre  $n > 0$ . Donner une condition nécessaire et suffisante pour que  $D$  soit inversible.

On peut représenter  $D$  sous forme du tableau suivant :

$$\begin{pmatrix} d_{11} & & & & \\ & \ddots & & & \\ & & d_{ii} & & \\ & & & \ddots & \\ & & & & d_{nn} \end{pmatrix}.$$

Comme  $\det D = \prod_{i=1}^n d_{ii}$ , on a

$$D \text{ inversible} \iff \det D \neq 0 \iff d_{ii} \neq 0, \quad \forall i = 1, \dots, n.$$

### 1.2 Matrices triangulaires inférieures

Soit  $L = (l_{ij})_{i,j=1,\dots,n}$  une matrice triangulaire inférieure d'ordre  $n > 0$ .

a. Sous quelle condition nécessaire et suffisante  $L$  est-elle inversible ?

La matrice  $L$  peut se mettre sous la forme suivant :

$$\begin{pmatrix} l_{11} & & & & \\ l_{21} & l_{22} & & & \\ \vdots & & \ddots & & \\ l_{1i} & & l_{ij} & l_{ii} & & \\ & & & \ddots & & \\ \vdots & & & & l_{n-1\ n-1} & \\ l_{n1} & l_{nj} & \cdots & & l_{nn-1} & l_{nn} \end{pmatrix},$$

d'où la matrice triangulaire inférieure  $L$  peut être caractérisée par :

$$l_{ij} = 0 \text{ si } i < j, \forall i, j = 1, \dots, n.$$

Puisque  $\det L = \prod_{i=1}^n l_{ii}$ , on a

$$L \text{ inversible} \iff \det L \neq 0 \iff l_{ii} \neq 0, \forall i = 1, \dots, n.$$

**b. On suppose que la matrice triangulaire inférieure  $L$  est inversible. Soit  $b$  un vecteur colonne ayant  $n$  composantes.**

**Donner un algorithme qui permet de résoudre l'équation d'inconnue  $y$  :**

$$Ly = b. \tag{1.1}$$

Comme  $l_{ii} \neq 0, \forall i = 1, \dots, n$ , la résolution du système (1.1) s'écrit

$$\boxed{\begin{aligned} y_1 &= \frac{b_1}{l_{11}}, \\ y_i &= \frac{1}{l_{ii}} \left( b_i - \sum_{j=1}^{i-1} l_{ij} y_j \right), \forall i = 2, \dots, n. \end{aligned}} \tag{1.2}$$

**Quel est le coût de cet algorithme en termes d'opérations élémentaires (additions, multiplications, divisions) ?**

Le calcul de  $y_1$  demande 1 division (div) dans l'algorithme (1.2).

Pour  $i$  fixé dans  $\{1, \dots, n\}$ , le calcul de  $y_i$  par l'algorithme (1.2) requiert 1 division (div),  $i - 1$  additions (add) et  $i - 1$  multiplications (mult).

Au total le coût  $\mathcal{C}_L$  de l'algorithme (1.2) est

$$\begin{aligned} \mathcal{C}_L &= 1 \text{ div} + \sum_{i=2}^n \left( (i-1) \text{ add} + (i-1) \text{ mult} + 1 \text{ div} \right) \\ &= 1 \text{ div} + \sum_{i=2}^n 1 \text{ div} + \sum_{k=1}^{n-1} k \text{ add} + \sum_{k=1}^{n-1} k \text{ mult} \\ &= \frac{(n-1)n}{2} \text{ add} + \frac{(n-1)n}{2} \text{ mult} + n \text{ div}. \end{aligned}$$

Le nombre d'opérations élémentaires  $\mathcal{C}_L$  est de l'ordre de  $n^2$ , i.e.  $\mathcal{C}_L = O(n^2)$ .

### 1.3 Matrices triangulaires supérieures

On considère une matrice triangulaire supérieure  $U$  d'ordre  $n > 0$ .

**a. Donner une condition nécessaire et suffisante pour que  $U$  soit inversible.**

La matrice  $U$  peut se mettre sous la forme suivant :

$$\begin{pmatrix} u_{11} & u_{12} & \cdots & u_{1j} & u_{1n-1} & u_{1n} \\ & u_{22} & & & u_{2n-1} & u_{2n} \\ & & \ddots & & & \vdots \\ & & & u_{ii} & u_{ij} & u_{in} \\ & 0 & & & \ddots & \vdots \\ & & & & & u_{n-1n-1} & u_{n-1n} \\ & & & & & & u_{nn} \end{pmatrix},$$

d'où la matrice triangulaire inférieure  $U$  peut être caractérisée par :

$$u_{ij} = 0 \text{ si } i > j, \forall i, j = 1, \dots, n.$$

Comme  $\det U = \prod_{i=1}^n u_{ii}$ , on a

$$U \text{ inversible} \iff \det U \neq 0 \iff u_{ii} \neq 0, \forall i = 1, \dots, n.$$

**b. On suppose que la matrice triangulaire supérieure  $U$  est inversible. Soit  $y$  un vecteur colonne donné ayant  $n$  composantes.**

**Écrire un algorithme qui permet de résoudre l'équation d'inconnue  $x$  :**

$$Ux = y. \tag{1.3}$$

Les  $u_{ii}$  étant non nuls, l'inconnue  $x$  solution du système linéaire (1.3) est donnée par

$$\boxed{\begin{aligned} x_n &= \frac{y_n}{u_{nn}}, \\ x_i &= \frac{1}{u_{ii}} \left( y_i - \sum_{j=i+1}^n u_{ij} y_j \right), \quad \forall i = 1, \dots, n-1. \end{aligned}} \tag{1.4}$$

**Donner la complexité de cet algorithme.**

Le calcul de  $x_n$  requiert 1 multiplication (mult) dans l'algorithme (1.4).

Pour  $i$  fixé dans  $\{1, \dots, n\}$ , le calcul de  $x_i$  par l'algorithme (1.4) demande 1 division (div),  $n - i$  additions (add) et  $n - i$  multiplications.

Par suite le coût  $\mathcal{C}_U$  de l'algorithme (1.4) est

$$\begin{aligned}\mathcal{C}_U &= 1 \text{ div} + \sum_{i=1}^{n-1} \left( (n-i) \text{ add} + (n-i) \text{ mult} + 1 \text{ div} \right) \\ &= \sum_{k=1}^{n-1} k \text{ add} + \sum_{k=1}^{n-1} k \text{ mult} + 1 \text{ div} + \sum_{i=1}^{n-1} 1 \text{ div} \\ &= \frac{(n-1)n}{2} \text{ add} + \frac{(n-1)n}{2} \text{ mult} + n \text{ div}.\end{aligned}$$

Le nombre d'opérations élémentaires  $\mathcal{C}_U$  est de l'ordre de  $n^2$ , *i.e.*  $\mathcal{C}_U = O(n^2)$ .

### Vocabulaire

L'algorithme (1.2) pour inverser les systèmes triangulaires inférieurs est dit **descente** ou **substitution directe**. L'algorithme (1.4) pour résoudre les systèmes triangulaires supérieurs est dit **remontée** ou **substitution rétrograde**.

## EXERCICE 2

### Méthode d'élimination de Gauss

### 2.1 Des exemples

Effectuer une élimination de Gauss sur les système linéaires suivants

$$\begin{pmatrix} 2 & 4 & 4 \\ 1 & 3 & 1 \\ 1 & 5 & 6 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ -6 \end{pmatrix},$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 6 & 2 \\ 8 & 0 & -2 & -2 \\ 2 & 9 & 1 & 3 \\ 2 & 1 & -3 & 10 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 6 \\ -2 \\ -8 \\ -4 \end{pmatrix}.$$

*Premier exemple*

Nous écrivons le premier système sous la forme du tableau

$$\begin{pmatrix} 2 & 4 & 4 & 2 \\ 1 & 3 & 1 & 1 \\ 1 & 5 & 6 & -6 \end{pmatrix} \begin{matrix} L_1 \\ L_2 \\ L_3 \end{matrix}$$

- On effectue l'élimination de Gauss. On a successivement

$$\begin{pmatrix} 2 & 4 & 4 & 2 \\ 0 & 1 & -1 & 0 \\ 0 & 3 & 4 & -7 \end{pmatrix} \begin{matrix} L_2 \leftarrow L_2 - 0.5 L_1 \\ L_3 \leftarrow L_3 - 0.5 L_1 \end{matrix} \quad (2.1)$$

$$\begin{pmatrix} 2 & 4 & 4 & 2 \\ 0 & 1 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 7 & -7 \end{pmatrix} \quad L_3 \leftarrow L_3 - 3L_2$$

On obtient alors le système triangulaire suivant

$$\begin{cases} 2x_1 + 4x_2 + 4x_3 = 2 \\ \phantom{2x_1} + x_2 - x_3 = 0 \\ \phantom{2x_1} \phantom{x_2} + 7x_3 = -7 \end{cases}$$

En utilisant l'algorithme de remontée (1.2) on a successivement

$$x_3 = -1, x_2 = -1, x_1 = 5.$$

L'élimination de Gauss ci-dessus est dite **sans permutation**.

• On peut par exemple à l'étape (2.1) ci-dessus, remplacer le pivot 1 par le coefficient 3 de  $x_2$  de la dernière ligne, parce que  $3 > 1$  donne plus de stabilité numérique. Dans ce cas on dit que l'on fait une élimination de Gauss avec **pivot partiel**. Dans ce contexte on obtient

$$\begin{pmatrix} 2 & 4 & 4 & 2 \\ 0 & 3 & 4 & -7 \\ 0 & 1 & -1 & 0 \end{pmatrix} \quad L_3 \longleftrightarrow L_2$$

$$\begin{pmatrix} 2 & 4 & 4 & 2 \\ 0 & 3 & 4 & -7 \\ 0 & 0 & -\frac{7}{3} & \frac{7}{3} \end{pmatrix} \quad L_3 \leftarrow L_3 - \frac{1}{3} \times L_2$$

D'où on obtient le système triangulaire supérieur suivant

$$\begin{cases} 2x_1 + 4x_2 + 4x_3 = 2 \\ \phantom{2x_1} + 3x_2 + 4x_3 = -7 \\ \phantom{2x_1} \phantom{x_2} - \frac{7}{3}x_3 = \frac{7}{3} \end{cases}$$

En appliquant l'algorithme de remontée à ce système on obtient

$$x_3 = -1, x_2 = -1, x_1 = 5.$$

• On peut enfin par exemple à l'étape (2.1) ci-dessus, remplacer le pivot 1 par le coefficient le plus grand en module dans la sous-matrice

$$\begin{array}{|cc|} \hline 1 & -1 \\ 3 & 4 \\ \hline \end{array}$$

Ceci rend la méthode plus stable numériquement. Ici on trouve 4 comme nouveau pivot. Dans ce cas on dit que l'on fait une élimination de Gauss avec **pivot partiel**. Dans ce

contexte on obtient

$$\begin{pmatrix} 2 & 4 & 4 & 2 \\ 0 & 3 & 4 & -7 \\ 0 & 1 & -1 & 0 \end{pmatrix} \quad L_2 \longleftrightarrow L_3$$

$$\begin{pmatrix} 2 & 4 & 4 & 2 \\ 0 & 4 & 3 & -7 \\ 0 & -1 & 1 & 0 \end{pmatrix} \quad c_2 \longleftrightarrow c_3$$

$$\begin{pmatrix} 2 & 4 & 4 & 2 \\ 0 & 4 & 3 & -7 \\ 0 & 0 & \frac{7}{4} & -\frac{7}{4} \end{pmatrix} \quad L_3 \longleftarrow L_3 + \frac{1}{4}L_2$$

Cette dernière transformation donne le système linéaire suivant

$$\begin{cases} 2x_1 + 4x_3 + 4x_2 = 2 \\ \quad + 4x_3 + 3x_2 = -7 \\ \quad \quad \frac{7}{4}x_2 = -\frac{7}{4} \end{cases}$$

Par application de l'algorithme de remontée au système triangulaire ci-dessus on obtient :  
 $x_2 = -1, x_3 = -1, x_1 = 5.$

#### Deuxième exemple

On met le deuxième exemple sous forme du tableau suivant

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 6 & 2 & 6 \\ 8 & 0 & -2 & -2 & -2 \\ 2 & 9 & 1 & 3 & -8 \\ 2 & 1 & -3 & 10 & -4 \end{pmatrix} \quad \begin{matrix} L_1 \\ L_2 \\ L_3 \\ L_4 \end{matrix}$$

puis on effectue

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 6 & 2 & 6 \\ 0 & 0 & -50 & -18 & -50 \\ 0 & 9 & -11 & -1 & -20 \\ 0 & 1 & -15 & 6 & -16 \end{pmatrix} \quad \begin{matrix} L_2 \leftarrow L_2 - 8L_1 \\ L_3 \leftarrow L_3 - 2L_1 \\ L_4 \leftarrow L_4 - 2L_1 \end{matrix} \quad (2.2)$$

La matrice obtenue après la 1<sup>ière</sup> étape d'élimination (2.2) a pour pivot 0. Pour continuer la méthode de Gauss, on peut soit utiliser la stratégie de pivot partiel ou soit celle de pivot total.

- *Pivot partiel* : on prend comme pivot le plus grand élément de la colonne

$$\begin{pmatrix} 0 \\ 9 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

Cela revient à échanger la 2<sup>ième</sup> et la 3<sup>ième</sup> lignes. On obtient

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 6 & 2 & 6 \\ 0 & 9 & -11 & -1 & -20 \\ 0 & 0 & -50 & -18 & -50 \\ 0 & 1 & -15 & 6 & -16 \end{pmatrix} \quad L_2 \longleftrightarrow L_3$$

On continue l'élimination :

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 6 & 2 & 6 \\ 0 & 9 & -11 & -1 & -20 \\ 0 & 0 & -50 & -18 & -50 \\ 0 & 0 & -\frac{124}{9} & \frac{55}{9} & -\frac{124}{9} \end{pmatrix} \quad L_4 \leftarrow L_4 - \frac{1}{9}L_2$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 6 & 2 & 6 \\ 0 & 9 & -11 & -1 & -20 \\ 0 & 0 & -50 & -18 & -50 \\ 0 & 0 & 0 & \frac{2491}{225} & 0 \end{pmatrix} \quad L_4 \leftarrow L_4 - \frac{1}{50} \frac{124}{9} L_3$$

On déduit le système triangulaire supérieur suivant

$$\begin{cases} x_1 & + 6x_3 + 2x_4 & = 6 \\ & 9x_2 - 11x_3 - x_4 & = -20 \\ & & - 50x_3 - 18x_4 & = -50 \\ & & & + \frac{2491}{225}x_4 & = 0 \end{cases}$$

D'où par la formule de remontée on trouve

$$x_4 = 0, x_3 = 1, x_2 = -1, x_1 = 0.$$

• *Pivot total* : On part de l'étape (2.2) de l'élimination de Gauss. Le plus grand élément en module de la sous-matrice

$$\begin{array}{|ccc|} \hline 0 & -50 & -18 \\ 9 & -11 & -1 \\ 1 & -15 & 6 \\ \hline \end{array}$$

est  $-50$ , qui se trouve à la 2<sup>ième</sup> ligne et à la 3<sup>ième</sup> colonne de la matrice de départ. On positionne  $-50$  en pivot, en échangeant la 2<sup>ième</sup> colonne et la 3<sup>ième</sup> colonne :

$$\begin{pmatrix} 1 & 6 & 0 & 2 & 6 \\ 0 & -50 & 0 & -18 & -50 \\ 0 & -11 & 9 & -1 & -20 \\ 0 & -15 & 1 & 6 & -16 \end{pmatrix} \quad c_2 \longleftrightarrow c_3$$

On continue l'élimination :

$$\begin{pmatrix} 1 & 6 & 0 & 2 & 6 \\ 0 & -50 & 0 & -18 & -50 \\ 0 & 0 & 9 & \frac{74}{25} & -9 \\ 0 & 0 & 1 & \frac{2491}{25} & -1 \end{pmatrix} \begin{array}{l} L_3 \longleftrightarrow L_3 - \frac{11}{50}L_2 \\ L_4 \longleftrightarrow L_4 - \frac{15}{50}L_2 \end{array}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 6 & 0 & 2 & 6 \\ 0 & -50 & 0 & -18 & -50 \\ 0 & 0 & 9 & \frac{74}{25} & -9 \\ 0 & 0 & 0 & \frac{2491}{225} & 0 \end{pmatrix} L_4 \longleftrightarrow L_4 - \frac{1}{9}L_3$$

Ce qui conduit au système linéaire suivant

$$\begin{cases} x_1 + 6x_3 + 2x_4 = 6 \\ -50x_3 - 18x_4 = -50 \\ 9x_2 + \frac{74}{25}x_4 = -9 \\ \frac{2491}{225}x_4 = 0 \end{cases}$$

dont la solution est

$$x_4 = 0, x_2 = -1, x_3 = 1, x_1 = 0.$$

## 2.2 Cas général

On considère maintenant le cas général d'un système linéaire  $Ax = b$ .

a. Écrire un algorithme de résolution de ce système par la méthode de Gauss.

On écrit l'algorithme dans le cas avec pivot partiel. En modifiant l'étape de la recherche de pivot, on obtient soit l'algorithme de pivot total ou soit l'élimination de Gauss sans permutation.



```
//Triangulation
pour  $i$  allant de 1 à  $n - 1$  faire

    //Recherche du pivot partiel
     $numlignepiv = i$ 
    pour  $k$  allant de  $i$  à  $n$  faire
        si  $|A(k, i)| > |A(numlignepiv, i)|$  alors
             $numlignepiv = k$ 
        fin
    fin

    //On met le pivot à sa place
    si  $numlignepiv \neq i$  alors
        //On échange les lignes  $numlignepiv$  et  $i$ 
        pour  $j$  allant de  $i$  à  $n$  faire
             $tampon = A(numlignepiv, j)$ 
             $A(numlignepiv, j) = A(i, j)$ 
             $A(i, j) = tampon$ 
        fin
    fin
fin

//Elimination
 $pivot = A(i, i)$ 
pour  $k$  allant de  $i + 1$  à  $n$  faire
     $factpivot = \frac{A(k, i)}{pivot}$ 
    pour  $j$  allant de  $i$  à  $n$  faire
         $A(k, j) = A(k, j) - factpivot * A(i, j)$ 
    fin
fin
 $b(k) = b(k) - factpivot * b(i)$ 
fin
```

//Résolution par la remontée

$$X(n) = \frac{b(n)}{A(n, n)}$$

**pour**  $i$  allant de  $n - 1$  à  $1$  par pas de  $- 1$  faire

**pour**  $j$  allant de  $i + 1$  à  $n$  faire

$$b(i) = b(i) - A(i, j) * X(j)$$

**finpour**

$$X(i) = \frac{b(i)}{A(i, i)}$$

**finpour**

**b. Donner la complexité de cet algorithme.**

Le coût des opérations calculé ici ne tient pas compte de la recherche du pivot.

On s'intéresse à la partie "élimination" de l'algorithme ci-dessus. Considérons la  $i$ ème étape de l'élimination,  $i \in \{1, \dots, n\}$ . Pour chaque ligne  $k$  allant de  $i + 1$  à  $n$  on fait les opérations suivantes :

- une division (div) afin de calculer une fois pour toute le coefficient permettant d'obtenir des zéros sous le pivot ;
- une addition (add) et une multiplication (mult) permettant de mettre à jour chaque coefficient de la ligne  $k$ , ce qui correspond à toutes les colonnes de numéros  $j$  variant de  $i$  à  $n$  ;
- une addition (add) et une multiplication (mult) permettant de mettre à jour le second membre de la ligne  $k$ , *i.e.*  $b(k)$ .

Le nombre d'opérations pour l'élimination de Gauss avec prise en compte du second membre s'écrit donc

$$\begin{aligned} C_E &= \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{k=i+1}^n \left[ 1 \text{ div} + \left( \sum_{j=i}^n (1 \text{ add} + 1 \text{ mult}) \right) + 1 \text{ add} + 1 \text{ mult} \right] \\ &= \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{k=i+1}^n \left[ 1 \text{ div} + (n - i + 1) \text{ add} + (n - i + 1) \text{ mult} \right] \\ &= \sum_{i=1}^{n-1} \left\{ (n - i) \text{div} + (n - i)(n - i + 1) \text{ add} + (n - i)(n - i + 1) \text{ mult} \right\} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 \mathcal{C}_E &= \sum_{i=1}^{n-1} (n-i) \text{ div} + \sum_{i=1}^{n-1} (n-i)(n-i+1) \text{ add} + \sum_{i=1}^{n-1} (n-i)(n-i+1) \text{ mult} \\
 &= \sum_{i=1}^{n-1} (n-i) \text{ div} + \left( \sum_{i=1}^{n-1} (n-i) + \sum_{i=1}^{n-1} (n-i)^2 \right) \text{ add} + \left( \sum_{i=1}^{n-1} (n-i) + \sum_{i=1}^{n-1} (n-i)^2 \right) \text{ mult} \\
 &= \sum_{l=1}^{n-1} l \text{ div} + \left( \sum_{l=1}^{n-1} l + \sum_{l=1}^{n-1} l^2 \right) \text{ add} + \left( \sum_{l=1}^{n-1} l + \sum_{l=1}^{n-1} l^2 \right) \text{ mult} \\
 &= \frac{(n-1)n}{2} \text{ div} + \frac{(n-1)n}{2} \text{ add} + \frac{n(n-1)(2n-1)}{6} \text{ add} \\
 &\quad + \frac{(n-1)n}{2} \text{ mult} + \frac{n(n-1)(2n-1)}{6} \text{ mult}.
 \end{aligned}$$

Il vient le nombre d'opérations de la partie élimination de l'algorithme de Gauss est de l'ordre  $n^3$  :  $\mathcal{C}_E = O(n^3)$ .

Or dans l'exercice 3 on a montré que l'algorithme de remontée est de l'ordre de  $n^2$ ,  $\mathcal{C}_U = O(n^2)$ . Au total l'algorithme d'élimination de Gauss avec résolution du système linéaire  $Ax = b$  est de l'ordre de  $n^3$ , *i.e.*  $O(n^3)$  où la matrice carrée  $A$  est d'ordre  $n$ .

**EXERCICE 3**  
**Factorisation LU**

### 3.1 Un exemple

On revient sur la première matrice donnée dans l'exercice 2 :

$$\begin{pmatrix} 2 & 4 & 4 \\ 1 & 3 & 1 \\ 1 & 5 & 6 \end{pmatrix}.$$

Effectuer une factorisation  $LU$  de cette matrice où  $L$  est une matrice triangulaire inférieure ayant des 1 sur sa diagonale et  $U$  est une matrice triangulaire supérieure.

*Décomposition LU*

Les mineurs principaux de la matrice proposée sont

$$\begin{vmatrix} 2 \end{vmatrix} = 2 \neq 0, \quad \begin{vmatrix} 2 & 4 \\ 1 & 3 \end{vmatrix} = 2 \neq 0, \quad \begin{vmatrix} 2 & 4 & 4 \\ 1 & 3 & 1 \\ 1 & 5 & 6 \end{vmatrix} = 14 \neq 0,$$

Donc on peut la factoriser sous la forme  $LU$  où  $L$  est une matrice triangulaire inférieure ayant des 1 sur sa diagonale et  $U$  est une matrice triangulaire supérieure.

*Identification directe* Comme la matrice proposée est d'ordre 3, on peut écrire complètement le produit  $LU$  et faire des identifications. On écrit :

$$\begin{pmatrix} 2 & 4 & 4 \\ 1 & 3 & 1 \\ 1 & 5 & 6 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ l_{21} & 1 & 0 \\ l_{31} & l_{32} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} \\ 0 & u_{22} & u_{23} \\ 0 & 0 & u_{33} \end{pmatrix},$$

d'où on obtient

$$\left\{ \begin{array}{l} u_{11} = 2 \\ u_{12} = 4 \\ u_{13} = 4 \\ l_{21}u_{11} = 1 \\ l_{31}u_{11} = 1 \\ l_{21}u_{12} + u_{22} = 3 \\ l_{21}u_{13} + u_{23} = 1 \\ l_{31}u_{12} + l_{32}u_{22} = 5 \\ l_{31}u_{13} + l_{32}u_{23} + u_{33} = 6 \end{array} \right. \iff \left\{ \begin{array}{l} u_{11} = 2 \\ u_{12} = 4 \\ u_{13} = 4 \\ l_{21} = \frac{1}{2} \\ l_{31} = \frac{1}{2} \\ u_{22} = 3 - l_{21}u_{12} = 1 \\ u_{23} = 1 - l_{21}u_{13} = -1 \\ l_{32} = \frac{5 - l_{31}u_{12}}{u_{22}} = 3 \\ u_{33} = 6 - l_{31}u_{13} - l_{32}u_{23} = 7 \end{array} \right.$$

On trouve

$$\begin{pmatrix} 2 & 4 & 4 \\ 1 & 3 & 1 \\ 1 & 5 & 6 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1/2 & 1 & 0 \\ 1/2 & 3 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 4 & 4 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 7 \end{pmatrix}.$$

Cas général On écrit  $A = A^{(1)} = L^{(1)}U^{(1)}$  où

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 4 & 4 \\ 1 & 3 & 1 \\ 1 & 5 & 6 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ l_{21} & 1 & 0 \\ l_{31} & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} \\ 0 & a_{22}^{(2)} & a_{23}^{(2)} \\ 0 & a_{32}^{(2)} & a_{33}^{(2)} \end{pmatrix}.$$

Par identification on a

$$\begin{cases} a_{1j} = a_{1j}^{(1)} = u_{1j}, & j = 1, \dots, 3 \\ a_{i1} = a_{i1}^{(1)} = l_{i1}u_{11}, & i = 2, 3 \\ a_{ij} = a_{ij}^{(1)} = l_{i1}u_{1j} + a_{ij}^{(2)}, & i, j = 2, 3 \end{cases}$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} u_{1j} = a_{1j}, & j = 1, 2, 3 \\ l_{i1} = \frac{a_{i1}}{u_{11}}, & i = 2, 3 \\ a_{ij}^{(2)} = a_{ij}^{(1)} - l_{i1}u_{1j}, & i, j = 2, 3 \end{cases}$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} u_{11} = 2 \\ u_{12} = 4 \\ u_{13} = 4 \\ l_{21} = \frac{1}{2} \\ l_{31} = \frac{1}{2} \\ a_{22}^{(2)} = 3 - \frac{1}{2} \times 4 = 1 \\ a_{23}^{(2)} = 1 - \frac{1}{2} \times 4 = -1 \\ a_{32}^{(2)} = 5 - \frac{1}{2} \times 4 = 3 \\ a_{33}^{(2)} = 6 - \frac{1}{2} \times 4 = 4 \end{cases}$$

On pose

$$A^{(2)} = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}.$$

On décompose  $A^{(2)} = L^{(2)}U^{(2)}$  avec

$$A^{(2)} = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 3 & 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ l_{32} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_{22} & u_{23} \\ 0 & u_{33} \end{pmatrix}.$$

Donc

$$\begin{cases} a_{22}^{(2)} = u_{22} \\ a_{23}^{(2)} = u_{23} \\ a_{32}^{(2)} = l_{32} \\ a_{33}^{(2)} = l_{32}u_{23} + u_{33} \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} u_{22} = a_{22}^{(2)} \\ u_{23} = a_{23}^{(2)} \\ l_{32} = a_{32}^{(2)} \\ u_{33} = a_{33}^{(2)} - l_{32}u_{23} \end{cases}$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} u_{22} = & 1 \\ u_{23} = & -1 \\ l_{32} = & 3 \\ u_{33} = & 4 - 3 \times (-1) = 7 \end{cases}$$

D'où

$$A^{(2)} = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 3 & 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 3 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 7 \end{pmatrix}.$$

Il vient

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1/2 & 1 & 0 \\ 1/2 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 3 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 7 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 4 & 4 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix},$$

ou encore

$$A = \left[ \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1/2 & 1 & 0 \\ 1/2 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 3 & 1 \end{pmatrix} \right] \left[ \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 7 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 4 & 4 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \right],$$

ou bien encore

$$\begin{pmatrix} 2 & 4 & 4 \\ 1 & 3 & 1 \\ 1 & 5 & 6 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1/2 & 1 & 0 \\ 1/2 & 3 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 4 & 4 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 7 \end{pmatrix}.$$

D'où la décomposition  $LU$ .

### 3.2 Cas général

**a. Montrer que le produit de deux matrices triangulaires inférieures de même ordre est une matrice triangulaire inférieure.**

Soient  $L^{(1)}$  et  $L^{(2)}$  deux matrices triangulaires inférieures de même ordre  $n$ . Soit  $L^{(3)}$  leur produit :  $L^{(3)} = L^{(1)}L^{(2)}$ .

Soit  $i, j \in \{1, \dots, n\}$  tel que  $i > j$ . L'élément  $l_{ij}^{(3)} = (L^{(3)})_{ij}$  est donné par :

$$\begin{aligned} l_{ij}^{(3)} &= \sum_{k=1}^n l_{ik}^{(1)} l_{kj}^{(2)} \\ &= \sum_{k=1}^i l_{ik}^{(1)} l_{kj}^{(2)} + \sum_{k=i+1}^n l_{ik}^{(1)} l_{kj}^{(2)} \\ &= \sum_{k=1}^i l_{ik}^{(1)} \times 0 + \sum_{k=i+1}^n 0 \times l_{kj}^{(2)} \\ &= 0, \end{aligned}$$

car

si  $j > i$ , alors pour  $k \in \{1, \dots, i\}$ , on a  $j > i \geq k$  et  $l_{kj}^{(2)} = 0$ ,

et pour  $k \in \{i+1, \dots, n\}$ , on a  $k > i$  et  $l_{ik}^{(1)} = 0$ .

D'où  $L^{(3)}$  est une matrice triangulaire inférieure.

En particulier, les éléments qui sont sur la diagonale de  $L^{(3)}$  sont donnés par

$$l_{ii}^{(3)} = l_{ii}^{(1)} l_{ii}^{(2)}, \forall i \in \{1, \dots, n\}. \quad (3.1)$$

**b. Soit  $L$  une matrice triangulaire inférieure et inversible.**

**Montrer que son inverse  $L^{-1}$  est également une matrice triangulaire inférieure.**

Soit  $n$  l'ordre de la matrice  $L$ .

Soient  $x$  et  $y$  deux vecteurs ayant  $n$  composantes tels que  $Lx = y$ . La recherche de l'inconnue  $x$  peut s'écrire comme suit

$$\begin{cases} l_{11} x_1 & & & & = & y_1 \\ \vdots & & & & \vdots & \\ l_{n-1,1} x_1 + \dots + l_{n-1,n-1} x_{n-1} + & & & & = & y_{n-1} \\ l_{n1} x_1 + \dots + l_{nn} x_n & = & y_n \end{cases}$$

En utilisant l'algorithme de descente (1.2), on obtient

$$\begin{cases} s_{11} y_1 & & & & = & x_1 \\ \vdots & & & & \vdots & \\ s_{n-1,1} y_1 + \dots + s_{n-1,n-1} y_{n-1} + & & & & = & x_{n-1} \\ s_{n1} y_1 + \dots + s_{nn} y_n & = & x_n \end{cases}$$

où  $s_{ii} = 1/l_{ii}$ .

De  $L^{-1}x = y$ , on déduit que  $L^{-1}$  est une matrice triangulaire inférieure. De plus, les éléments diagonaux de  $L^{-1}$  sont  $l_{ii}^{-1} = 1/l_{ii}$ .

**c. Soit  $A$  une matrice carrée régulière possédant une décomposition  $LU$ , avec  $L$  une matrice triangulaire inférieure ayant des 1 sur sa diagonale et  $U$  une matrice triangulaire supérieure.**

**Montrer que cette factorisation  $A = LU$  est unique.**

Soient  $L_1, L_2, U_1, U_2$  entrant dans deux telles décompositions *i.e*

$$L_1 U_1 = L_2 U_2.$$

On en déduit

$$L_2^{-1} L_1 = U_2 U_1^{-1}. \quad (3.2)$$

D'après les questions **a.** et **b.**,  $L_2^{-1} L_1$  est une matrice triangulaire inférieure ayant des 1 sur sa diagonale et  $U_2 U_1^{-1}$  une matrice triangulaire supérieure. Les deux membres de l'égalité (3.2) ne sont rien d'autre que la matrice unité  $I$  d'ordre  $n$  :

$$L_2^{-1} L_1 = I = U_2 U_1^{-1}.$$

Donc on a

$$L_1 = L_2 \text{ et } U_1 = U_2.$$

D'où l'unicité.

### 3.3 Factorisation $LU$ d'une matrice tridiagonale

**Soit  $A$  une matrice tridiagonale inversible**

$$\left( a_{i-1i} = a_i, i = 2, \dots, n ; a_{ii} = b_i, i = 1, \dots, n ; a_{ii+1} = c_i, i = 1, \dots, n - 1 \right).$$

On suppose que les mineurs principaux de la matrice  $A$  sont non nuls. Ainsi, la matrice  $A$  admet-elle une décomposition  $LU$ , avec  $L$  une matrice triangulaire inférieure ayant des 1 sur sa diagonale et  $U$  une matrice triangulaire supérieure.

**Écrire un algorithme de factorisation  $LU$  de  $A$ .**

*Forme des matrices  $L$  et  $U$*

On cherche  $L$  une matrice triangulaire inférieure ayant des 1 sur sa diagonale et  $U$  une matrice triangulaire supérieure. On pose

$$A = LU$$

où

$$A = \begin{pmatrix} b_1 & c_1 & 0 & \cdots & \cdots & \cdots & 0 \\ a_2 & b_2 & c_2 & \ddots & & & 0 \\ 0 & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & & \vdots \\ \vdots & \ddots & a_i & b_i & c_i & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & & & \ddots & a_{n-1} & b_{n-1} & c_{n-1} \\ 0 & \cdots & \cdots & \cdots & 0 & a_n & b_n \end{pmatrix},$$



$$L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & \cdots & \cdots & \cdots & 0 \\ l_{21} & 1 & 0 & \ddots & & & 0 \\ l_{31} & l_{32} & \ddots & \ddots & \ddots & & \vdots \\ \vdots & \ddots & l_{ii-1} & 1 & & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & 0 \\ l_{n-11} & & & \ddots & & 1 & 0 \\ l_{n1} & & \cdots & & & l_{nn-1} & 1 \end{pmatrix},$$

et

$$U = \begin{pmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} & \cdots & \cdots & \cdots & u_{1n} \\ 0 & u_{22} & u_{23} & \ddots & & & \vdots \\ 0 & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & & \vdots \\ \vdots & \ddots & 0 & u_{ii} & u_{ii+1} & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & & & \ddots & 0 & u_{n-1n-1} & u_{n-1n} \\ 0 & \cdots & \cdots & \cdots & 0 & 0 & u_{nn} \end{pmatrix}.$$

Pour trouver  $U$ , on fait l'élimination de Gauss sur la matrice  $A$ . En l'effectuant sur les premières lignes de  $A$ , on voit que comme  $A$  est tridiagonale, l'élimination de Gauss laisse inchangée les coefficients de la surdiagonale *i.e.* les éléments  $c_i$  ou encore on trouve  $u_i = c_i$ . Supposons qu'au cours de l'élimination que l'on est arrivé à

$$\begin{pmatrix} d_1 & c_1 & 0 & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & 0 \\ 0 & d_2 & c_2 & \ddots & & & & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & & & \vdots \\ \vdots & & 0 & d_i & c_i & 0 & & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & a_{i+1} & b_{i+1} & c_{i+1} & 0 & \vdots \\ \vdots & & & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & 0 \\ \vdots & & & & \ddots & a_{n-1} & b_{n-1} & c_{n-1} \\ 0 & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & 0 & a_n & b_n \end{pmatrix}.$$

On effectue l'élimination de Gauss sur la ligne  $i + 1$  *i.e.* que l'on fait l'opération :

$$L_{i+1} \leftarrow L_{i+1} - \frac{a_{i+1}}{d_i} L_i.$$

On obtient la formule de récurrence suivante pour les  $d_i$

$$\begin{cases} d_1 = b_1, \\ d_{i+1} = b_{i+1} - \frac{a_{i+1}c_i}{d_i} \text{ pour } i = 1, \dots, n-1. \end{cases} \quad (3.3)$$

La matrice  $U$  est de la forme

$$U = \begin{pmatrix} d_1 & u_1 & 0 & \cdots & \cdots & \cdots & 0 \\ 0 & d_2 & u_2 & \ddots & & & \vdots \\ 0 & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & & \vdots \\ \vdots & \ddots & 0 & d_i & u_i & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & & & \ddots & 0 & d_{n-1} & u_{n-1} \\ 0 & \cdots & \cdots & \cdots & 0 & 0 & d_n \end{pmatrix}. \quad (3.4)$$

où les  $u_i$  sont les éléments de la surdiagonale de la matrice  $A$  :

$$u_i = c_i \text{ pour } i = 1, \dots, n-1.$$

Pour calculer  $L$ , on utilise le fait que l'on cherche  $A$  sous la forme  $A = LU$ , ce qui se traduit par

$$a_{ij} = \sum_{k=1}^n l_{ik} u_{kj}.$$

Compte tenu de la forme de  $U$ , cette somme se simplifie en

$$a_{ij} = l_{ij-1} u_{j-1j} + l_{ij} u_{jj}. \quad (3.5)$$

Dans l'équation (3.5), faisons  $j = i$ , on obtient

$$a_{ii} = l_{ii-1} u_{i-1i} + l_{ii} u_{ii}. \quad (3.6)$$

Comme  $a_{ii} = b_i$ ,  $l_{ii} = 1$ ,  $u_{i-1i} = u_{i-1} = c_{i-1}$  et avec la notation  $u_{ii} = d_i$ , l'égalité (3.6) s'écrit

$$b_i = l_{ii-1} c_{i-1} + d_i.$$

D'où

$$l_{ii-1} = \frac{b_i - d_i}{c_{i-1}}. \quad (3.7)$$

Les éléments de la sous-diagonale de  $L$  sont ainsi déterminés. Montrons que les autres éléments de  $L$  sont nuls.

En faisant  $j = i - 1$  dans l'équation (3.5), on obtient

$$a_{ii-1} = l_{ii-1} u_{i-1i-1} + l_{i-1i-2} u_{i-2i-1},$$

ou encore

$$a_i = \frac{b_i - d_i}{c_{i-1}} d_{i-1} + l_{i-1i-2} u_{i-2i-1}, \quad (3.8)$$

grâce à la notation  $a_{ii-1} = a_i$ .

Comme d'après l'équation (3.7),

$$d_i = b_i - \frac{a_i c_{i-1}}{d_{i-1}},$$

on constate que

$$a_i = \frac{b_i - d_i}{c_{i-1}} d_{i-1}.$$

De l'équation (3.8), on tire

$$l_{i-1i-2} u_{i-2i-1} = 0$$

et enfin

$$l_{i-1i-2} = 0,$$

car  $u_{i-2i-1} = u_{i-2} = c_{i-2} \neq 0$ .

Supposons à présent que les coefficients  $l_{ii-k}$  soient tous nuls pour  $k \geq 2$ . Alors en faisant  $j = i - k$  dans l'équation (3.5), on obtient

$$a_{ii-k} = l_{ii-k-1} u_{i-k-1i-k} + l_{ii-k} u_{i-ki-k}.$$

Comme par hypothèse  $l_{ii-k} = 0$  pour  $k \geq 2$  et  $a_{ii-k} = 0$  pour  $k \geq 2$  car la matrice  $A$  est tridiagonale, on a

$$l_{ii-k-1} = 0,$$

car  $u_{i-k-1i-k} = u_{i-k-1} = c_{i-k-1} \neq 0$ .

Finalement la matrice  $L$  est de la forme

$$L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & \cdots & \cdots & \cdots & 0 \\ l_2 & 1 & 0 & \ddots & & & 0 \\ 0 & l_3 & \ddots & \ddots & \ddots & & \vdots \\ \vdots & \ddots & l_i & 1 & & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & & & \ddots & & 1 & 0 \\ 0 & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & l_n & 1 \end{pmatrix}.$$

En conclusion les éléments de la factorisation  $A = LU$  sont donnés par :

$$\boxed{\begin{array}{l} u_i = c_i \text{ pour } i = 1, \dots, n-1, \\ d_1 = b_1, \\ l_i = \frac{a_i}{d_{i-1}} \text{ et } d_i = b_i - l_i c_{i-1} \text{ pour } i = 2, \dots, n. \end{array}} \quad (3.9)$$

*Algorithme de factorisation LU d'une matrice tridiagonale*

Au vue des formules (3.9), l'algorithme de décomposition  $LU$  s'écrit

$$\boxed{\begin{array}{l} \text{pour } i \text{ allant de } 1 \text{ à } n-1 \text{ faire} \\ \quad u_i = c_i \\ \text{finpour} \\ \\ d_1 = b_1 \\ \\ \text{pour } i \text{ allant de } 2 \text{ à } n \text{ faire} \\ \quad l_i = \frac{a_i}{d_{i-1}} \\ \quad d_i = b_i - l_i c_{i-1} \\ \text{finpour} \end{array}} \quad (3.10)$$

Étant donné un vecteur  $f$ , la factorisation  $A = LU$  permet d'écrire

$$Ax = f \iff LUx = f \iff \begin{cases} Ly = f \\ Ux = y \end{cases} \quad (3.11)$$

Ce qui permet la résolution du système linéaire  $Ax = f$  en deux étapes, de descente et de

remontée. Les formules suivantes permettent de calculer la solution du système :

<pre>//Calcul de y par la descente y<sub>1</sub> = f<sub>1</sub> <b>pour</b> i allant de 2 à n <b>faire</b>     y<sub>i</sub> = f<sub>i</sub> - l<sub>i</sub> c<sub>i-1</sub> <b>finpour</b>  //Calcul de x par la remontée x<sub>n</sub> = <math>\frac{y_n}{d_n}</math> <b>pour</b> i allant de n - 1 à 1 <b>par pas de -1 faire</b>     x<sub>i</sub> = <math>\frac{y_i - c_i x_{i+1}}{d_i}</math> <b>finpour</b></pre>	(3.12)
---	--------

**Quelle est la complexité de cet algorithme ?**

Le nombre d'opérations est donc

(n - 1) additions (add), multiplications (mult) et divisions (div) pour les formules de factorisation (3.10) ;

(n - 1) additions et multiplications pour les formules de descente (3.12) ;

(n - 1) additions, multiplications et n divisions pour les formules de remontée (3.12).

D'où le coût total est 3(n - 1) (add + mult) + (2n - 1) div.

**Application : effectuer la décomposition LU de la matrice**

$$\begin{pmatrix} -2 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ -4 & 5 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & -3 & -1 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & -2 & 4 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 2 & -2 \end{pmatrix} .$$

Les mineurs principaux de la matrice proposée sont

$$|-2| = -2 \neq 0, \quad \begin{vmatrix} -2 & 1 \\ -4 & 5 \end{vmatrix} = -6 \neq 0, \quad \begin{vmatrix} -2 & 1 & 0 \\ -4 & 5 & 2 \\ 0 & -3 & -1 \end{vmatrix} = -6 \neq 0,$$

$$\begin{vmatrix} -2 & 1 & 0 & 0 \\ -4 & 5 & 2 & 0 \\ 0 & -3 & -1 & -1 \\ 0 & 0 & -2 & 4 \end{vmatrix} = -12 \neq 0, \quad \begin{vmatrix} -2 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ -4 & 5 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & -3 & -1 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & -2 & 4 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 2 & -2 \end{vmatrix} = 36 \neq 0.$$

Donc on peut décomposer la matrice proposée sous la forme  $LU$  où  $L$  est une matrice triangulaire inférieure ayant des 1 sur sa diagonale et  $U$  est une matrice triangulaire supérieure. Comme elle tridiagonale, on peut appliquer l'une des formules (3.9) ou (3.10). On obtient successivement

$$\begin{cases} u_1 = 1, \\ u_2 = 2, \\ u_3 = -1, \\ u_4 = 1, \end{cases}$$

puis

$$\begin{cases} d_1 = & -2, \\ l_2 = & -4/(-2) & = & 2, \\ d_2 = & 5 - 2 \times 1 & = & 3, \\ l_3 = & -3/3 & = & -1. \\ d_3 = & -1 - (-1) \times 2 & = & 1, \\ l_4 = & -2/1 & = & -2, \\ d_4 = & 4 - (-2) \times (-1) & = & 2, \\ l_5 = & 2/2 & = & 1, \\ d_5 = & -2 - 1 \times 1 & = & -3, \end{cases}$$

Finalement, on trouve

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

et

$$U = \begin{pmatrix} -2 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & -3 \end{pmatrix}.$$

**EXERCICE 4**  
**Localisation des valeurs propres d'une matrice**

On introduit la définition suivante.

**Définition 4.1.** Soit  $A = (a_{kj})_{k,j=1,\dots,n}$  une matrice carrée d'ordre  $n$ . On appelle disque de Gerschgorin centré en  $a_{kk}$  l'ensemble

$$D_k = \left\{ z \in \mathbb{C} / |z - a_{kk}| \leq \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq k}}^n |a_{kj}| \right\}.$$

On donne le théorème suivant qui sera démontré dans la première partie de cet exercice.

**Théorème** (théorème de Gerschgorin)  
Soit  $A$  une matrice carrée d'ordre  $n$ .  
Les valeurs propres de  $A$  appartiennent à l'union des  $n$  disques de Gerschgorin du plan complexe :  
 $\lambda$  valeur propre de  $A \Rightarrow \exists k \in \{1, \dots, n\}, \lambda \in D_k$ .

#### 4.1 Démonstration du théorème

a. Soit  $\lambda$  une valeur propre de  $A$  et  $u$  un vecteur propre associé à cette valeur propre. Soit  $k$  tel que  $|u_k| = \max_{1 \leq j \leq n} |u_j|$ .

Montrer que  $|\lambda - a_{kk}| \leq \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq k}}^n |a_{kj}|$ .

On a

$$\lambda u = Au \Leftrightarrow (\lambda - a_{kk}) u_k = \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq k}}^n a_{kj} u_j,$$

d'où

$$|\lambda - a_{kk}| |u_k| \leq \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq k}}^n |a_{kj}| |u_j| \leq \left( \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq k}}^n |a_{kj}| \right) |u_k|.$$

Comme  $|u_k| \neq 0$ , on obtient le résultat annoncé.

**Conclusion.**

Toutes les valeurs propres de la matrice  $A$  sont contenues dans la réunion des disques

$$D_k = \left\{ z \in \mathbb{C} / |z - a_{kk}| \leq \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq k}}^n |a_{kj}| \right\}.$$

## 4.2 Étude d'un exemple

On considère la matrice suivante

$$A = \begin{pmatrix} 1+i & i & 2 \\ -3 & 2+i & 1 \\ 1 & i & 6 \end{pmatrix}.$$

a. Dessiner les 3 disques de Gerschgorin et localiser les valeurs propres de  $A$ .

Les disques 3 disques de Gerschgorin sont déterminés par

$$\begin{aligned} |\lambda - 1 - i| &\leq |i| + |2| = 3, \\ |\lambda - 2 - i| &\leq |-3| + |1| = 4, \\ |\lambda - 6| &\leq |1| + |i| = 2, \end{aligned}$$

Les valeurs propres de  $A$  sont localisées dans ces 3 disques dessinés dans la Fig. 1.

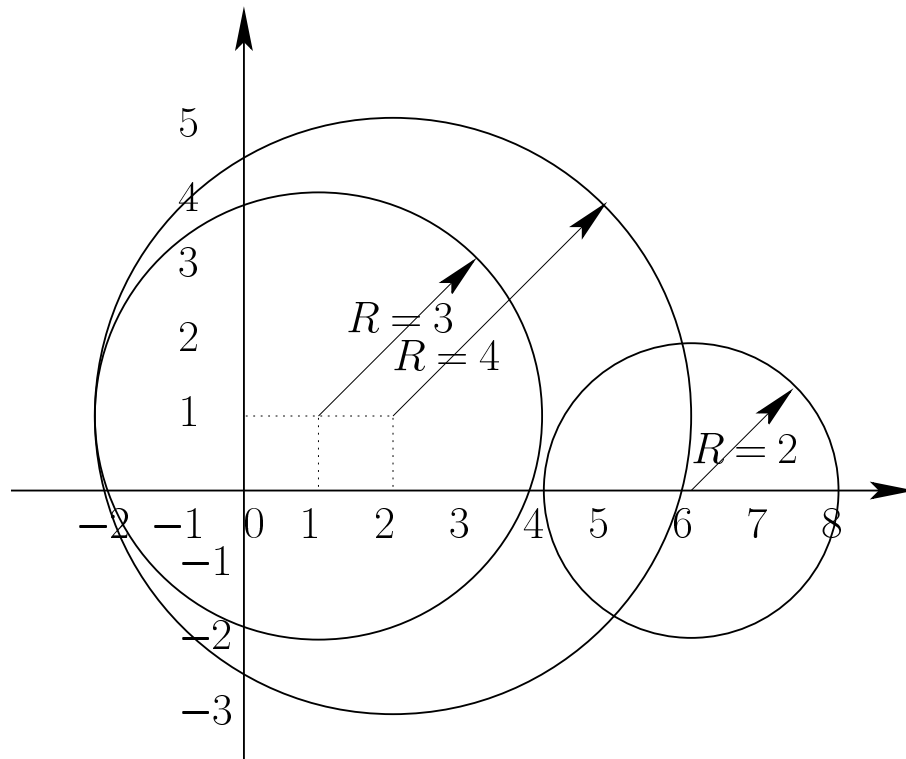


FIG. 1 – Disques de Gerschgorin associés à la matrice  $A$ .

b. En remarquant que  $A$  et  ${}^tA$  ont les mêmes valeurs propres, représenter les disques de Gerschgorin associés aux valeurs propres de  ${}^tA$ .



Les disques 3 disques de Gerschgorin sont déterminés par

$$|\lambda - 1 - i| \leq |-3| + |1| = 4,$$

$$|\lambda - 2 - i| \leq |i| + |i| = 2,$$

$$|\lambda - 6| \leq |2| + |1| = 3,$$

Les valeurs propres de  ${}^tA$  sont localisées dans ces 3 disques dessinés dans la Fig. 2.

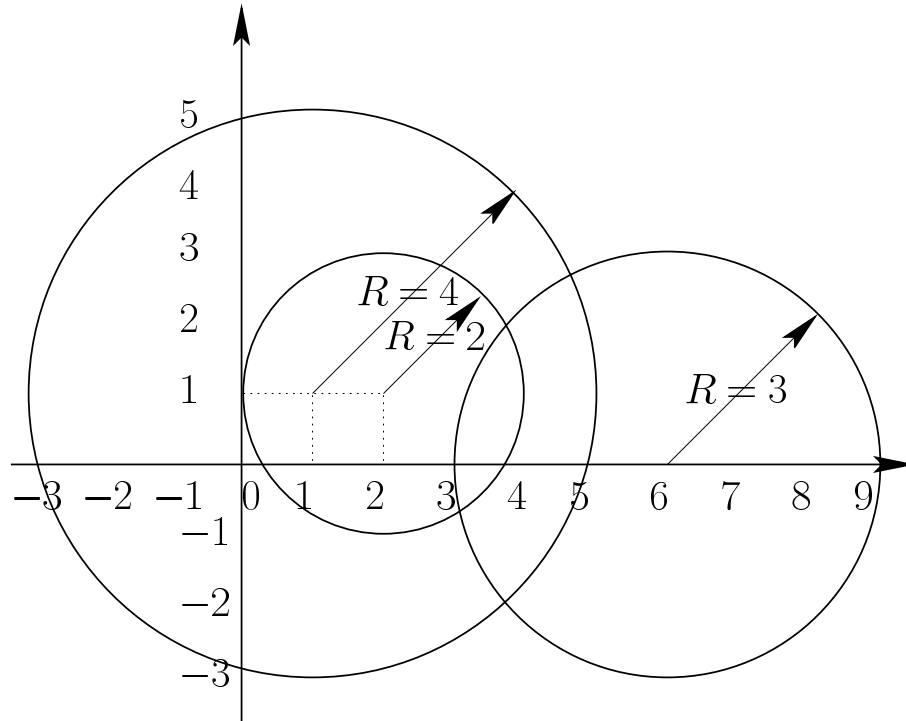


FIG. 2 – Disques de Gerschgorin associés à la matrice  ${}^tA$ .

**c. Donner une majoration des modules des valeurs propres de  $A$ .**

Pour  $\lambda$  valeur propre de  $A$  et pour  $k$  dans  $\{1, \dots, n\}$  fixé, on a

$$|\lambda - a_{kk}| \leq \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq k}}^n |a_{kj}|, \text{ ce qui donne}$$

$$|\lambda| \leq \sum_{j=1}^n |a_{kj}|,$$

donc

$$\max |\lambda| \leq \max_{k=1, \dots, n} \sum_{j=1}^n |a_{kj}|.$$

D'où une majoration des modules des valeurs propres de  $A$  notée  $\rho(A)$  est  $\rho(A) \leq 9$ .

### 4.3 Matrice à diagonale dominante

**Définition 4.2.** Soit  $A = (a_{kj})_{k,j=1,\dots,n}$  une matrice carrée d'ordre  $n$ .

On dit que  $A$  est à diagonale dominante si  $\forall k, 1 \leq k \leq n, |a_{kk}| \geq \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq k}}^n |a_{kj}|$ .

La matrice  $A$  est dite à diagonale strictement dominante si

$$\forall k, 1 \leq k \leq n, |a_{kk}| > \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq k}}^n |a_{kj}|.$$

**a. Montrer, en utilisant le théorème de Gerschgorin, que si  $A$  est à diagonale strictement dominante alors elle est inversible.**

Supposons que  $A$  est à diagonale strictement dominante. Montrons que 0 n'est pas valeur propre de  $A$ .

On a

$$|0 - a_{kk}| = |a_{kk}| > \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq k}}^n |a_{kj}|, \quad \forall k = 1, \dots, n.$$

Donc 0 n'appartient à aucun disque de Gerschgorin, donc 0 n'est pas une valeur propre de  $A$ . Le déterminant ne pouvant s'annuler, on déduit que la matrice  $A$  est inversible.

**b. Montrer que la matrice suivante est à diagonale dominante, mais n'est pas inversible :**

$$\begin{pmatrix} 2 & -1 & -1 \\ -1 & 3 & -2 \\ -1 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

On a

$$\begin{aligned} |2| &\geq |-1| + |-1|, \\ |3| &\geq |-1| + |-2|, \\ |1| &\geq |0| + |1|, \end{aligned}$$

donc la matrice proposée est à diagonale dominante.

Le déterminant de la matrice proposée peut se calculer de la manière suivante

$$\begin{vmatrix} 2 & -1 & -1 \\ -1 & 3 & -2 \\ -1 & 0 & 1 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 2 & -1 & -1 \\ 0 & \frac{5}{2} & -\frac{5}{2} \\ 0 & -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{vmatrix} = 0.$$

D'où la matrice proposée n'est pas inversible.