

## Plan

### 1 Conditionnement

### 2 Méthodes directes

- Matrices diagonales
- Matrices triangulaires inférieures

- Matrices triangulaires supérieures
- Ecriture algébrique
- Résultats théoriques
- Utilisation pratique
- Résultats théoriques
- Résolution d'un système linéaire
- Algorithme : Factorisation positive de Cholesky
- La tranformation de Householder

Soient  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  une matrice inversible et  $\mathbf{b} \in \mathbb{K}^n$ .

Résoudre

$$A\mathbf{x} = \mathbf{b}$$

Le calcul de la matrice inverse  $A^{-1}$  revient à résoudre  $n$  systèmes linéaires.

⚠ Pour résoudre un système linéaire, on ne calcule pas la matrice inverse associée.

- **Méthodes directes** : On cherche  $M$  inversible tel que  $MA$  *facilement* inversible

$$A\mathbf{x} = \mathbf{b} \iff M A \mathbf{x} = M \mathbf{b}.$$

- **Méthodes itératives** : On cherche  $B$  et  $\mathbf{c}$ ,

$$\mathbf{x}^{[k+1]} = B\mathbf{x}^{[k]} + \mathbf{c}, \quad k \geq 0, \quad \mathbf{x}^{[0]} \text{ donné}$$

en espérant  $\lim_{k \rightarrow +\infty} \mathbf{x}^{[k]} = \mathbf{x}$ .

# Conditionnement

Soient  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  inversible et  $b \in \mathbb{K}^n$ .

$$Ax = b$$

De petites erreurs sur les données engendrent-elles de petites erreurs sur la solution?

# Exemple de R.S. Wilson

Soient

$$A = \begin{pmatrix} 10 & 7 & 8 & 7 \\ 7 & 5 & 6 & 5 \\ 8 & 6 & 10 & 9 \\ 7 & 5 & 9 & 10 \end{pmatrix}, \Delta A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & \frac{1}{10} & \frac{1}{5} \\ \frac{2}{25} & \frac{1}{25} & 0 & 0 \\ 0 & -\frac{1}{50} & -\frac{11}{100} & 0 \\ -\frac{1}{100} & -\frac{1}{100} & 0 & -\frac{1}{50} \end{pmatrix}$$

et  $b^t = (32, 23, 33, 31)$ ,  $(\Delta b)^t = (\frac{1}{100}, -\frac{1}{100}, \frac{1}{100}, -\frac{1}{100})$ . Des calculs exacts donnent

$$Ax = b \iff x^t = (1, 1, 1, 1)$$

$$A u = (b + \Delta b) \iff u^t = \left( \frac{91}{50}, -\frac{9}{25}, \frac{27}{20}, \frac{79}{100} \right) \approx (1.8, -0.36, 1.3, 0.79)$$

$$(A + \Delta A)v = b \iff v^t = (-81, 137, -34, 22)$$

$$(A + \Delta A)y = (b + \Delta b) \iff y^t = \left( -\frac{18283543}{461600}, \frac{31504261}{461600}, -\frac{3741501}{230800}, \frac{5235241}{461600} \right) \approx (-39.61, 68.25, -16.21, 11.34)$$

# Conditionnement

Soient  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  inversible et  $b \in \mathbb{K}^n$ .

$$Ax = b$$

De petites erreurs sur les données engendrent-elles de petites erreurs sur la solution?

Non, pas forcément!

Le système linéaire précédent est **mal conditionné**.  
On dit qu'un système linéaire est **bien conditionné** ou qu'il a un **bon conditionnement** si de petites perturbations des données n'entraînent qu'une variation *raisonnable* de la solution.

Est-il possible de "mesurer" le **conditionnement** d'une matrice?

# Conditionnement

## ♥ Definition

Soit  $\|\cdot\|$  une norme matricielle subordonnée, le conditionnement d'une matrice régulière  $A$ , associé à cette norme, est le nombre

$$\text{cond}(A) = \|A\| \|A^{-1}\|.$$

Nous noterons  $\text{cond}_p(A) = \|A\|_p \|A^{-1}\|_p$ .

### Proposition :

Soit  $A$  une matrice régulière. On a les propriétés suivantes

- 1  $\forall \alpha \in \mathbb{K}^*$ ,  $\text{cond}(\alpha A) = \text{cond}(A)$ .
- 2  $\text{cond}_p(A) \geq 1$ ,  $\forall p \in [1, +\infty]$ .
- 3  $\text{cond}_2(A) = 1$  si et seulement si  $A = \alpha Q$  avec  $\alpha \in \mathbb{K}^*$  et  $Q$  matrice unitaire

### Théorème :

Soit  $A$  une matrice inversible. Soient  $x$  et  $x + \Delta x$  les solutions respectives de

$$Ax = b \quad \text{et} \quad A(x + \Delta x) = b + \Delta b.$$

Supposons  $b \neq 0$ , alors l'inégalité

$$\frac{\|\Delta x\|}{\|x\|} \leq \text{cond}(A) \frac{\|\Delta b\|}{\|b\|}$$

est satisfaite, et c'est la meilleure possible : pour une matrice  $A$  donnée, on peut trouver des vecteurs  $b \neq 0$  et  $\Delta b \neq 0$  tels qu'elle devienne une égalité.

### Théorème :

Soient  $A$  et  $A + \Delta A$  deux matrices inversibles. Soient  $x$  et  $x + \Delta x$  les solutions respectives de

$$Ax = b \quad \text{et} \quad (A + \Delta A)(x + \Delta x) = b.$$

Supposons  $b \neq 0$ , alors on a

$$\frac{\|\Delta x\|}{\|x + \Delta x\|} \leq \text{cond}(A) \frac{\|\Delta A\|}{\|A\|}.$$

### Remarque 1.1

Une matrice est donc **bien conditionnée** si son conditionnement est proche de 1.

## Plan

- 1 Conditionnement
- 2 Méthodes directes
  - Matrices particulières
    - Matrices diagonales
    - Matrices triangulaires inférieures
    - Matrices triangulaires supérieures
  - Exercices et résultats préliminaires
  - Méthode de Gauss-Jordan
    - Ecriture algébrique
  - Factorisation LU
    - Résultats théoriques
    - Utilisation pratique
  - Factorisation LDL\*
    - Factorisation de Cholesky
      - Résultats théoriques
      - Résolution d'un système linéaire
      - Algorithme : Factorisation positive de Cholesky
  - Factorisation QR
    - La tranformation de Householder

## Système diagonal

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  diagonale inversible et  $b \in \mathbb{K}^n$ .

$$x_i = b_i/A_{i,i}, \quad \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket. \quad (1)$$

**Algorithme** Fonction `RSLMatDiag` permettant de résoudre le système linéaire à matrice diagonale inversible

$$Ax = b.$$

**Données :**  $A$  : matrice diagonale de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  inversible.  
 $b$  : vecteur de  $\mathbb{R}^n$ .

**Résultat :**  $x$  : vecteur de  $\mathbb{R}^n$ .

- 1: Fonction  $x \leftarrow \text{RSLMatDiag}(A, b)$
- 2: **Pour**  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire
- 3:  $x(i) \leftarrow b(i)/A(i, i)$
- 4: **Fin Pour**
- 5: **Fin Fonction**

Navigation icons

## Système triangulaire inférieure

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  triangulaire inférieure inversible ( $A_{i,j} = 0$  si  $i < j$ )

$$Ax = b \iff \begin{pmatrix} A_{1,1} & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & 0 \\ A_{n,1} & \dots & \dots & A_{n,n} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$$

$A$  inversible  $\iff$

Navigation icons

## Système triangulaire inférieure

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  triangulaire inférieure inversible ( $A_{i,j} = 0$  si  $i < j$ )

$$Ax = b \iff \begin{pmatrix} A_{1,1} & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & 0 \\ A_{n,1} & \dots & \dots & A_{n,n} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$$

$A$  inversible  $\iff A_{i,i} \neq 0, \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket$

Navigation icons

## Système triangulaire inférieure

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  triangulaire inférieure inversible ( $A_{i,j} = 0$  si  $i < j$ )

$$Ax = b \iff \begin{pmatrix} A_{1,1} & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & 0 \\ A_{n,1} & \dots & \dots & A_{n,n} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$$

$A$  inversible  $\iff A_{i,i} \neq 0, \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket$

Soit  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ ,  $(Ax)_i = b_i, \iff \sum_{j=1}^n A_{i,j}x_j = b_i$ .

$$b_i = \sum_{j=1}^{i-1} A_{i,j}x_j + A_{i,i}x_i + \underbrace{\sum_{j=i+1}^n A_{i,j}}_{=0} x_j = \sum_{j=1}^{i-1} A_{i,j}x_j + A_{i,i}x_i$$

$$x_i = \frac{1}{A_{i,i}} \left( b_i - \sum_{j=1}^{i-1} A_{i,j}x_j \right), \quad \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket. \quad (2)$$

Navigation icons

$$x_i = \frac{1}{A_{i,i}} \left( b_i - \sum_{j=1}^{i-1} A_{i,j} x_j \right), \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket.$$

**Algorithme 2**  $\mathcal{R}_0$

Résoudre  $\mathbb{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$  en calculant successivement  $x_1, x_2, \dots, x_n$ .

1:

**Algorithme 2**  $\mathcal{R}_1$

- 1: Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire
- 2:  $x_i \leftarrow \frac{1}{A_{i,i}} \left( b_i - \sum_{j=1}^{i-1} A_{i,j} x_j \right)$
- 3: Fin Pour

$$x_i = \frac{1}{A_{i,i}} \left( b_i - \sum_{j=1}^{i-1} A_{i,j} x_j \right), \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket.$$

**Algorithme 2**  $\mathcal{R}_1$

1: Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire

$$x_i \leftarrow \frac{1}{A_{i,i}} \left( b_i - \sum_{j=1}^{i-1} A_{i,j} x_j \right)$$

2:

3: Fin Pour

**Algorithme 2**  $\mathcal{R}_2$

1: Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire

$$S \leftarrow \sum_{j=1}^{i-1} A_{i,j} x_j$$

$$x_i \leftarrow (b_i - S) / A_{i,i}$$

4: Fin Pour

$$x_i = \frac{1}{A_{i,i}} \left( b_i - \sum_{j=1}^{i-1} A_{i,j} x_j \right), \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket.$$

**Algorithme 2**  $\mathcal{R}_2$

1: Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire

$$S \leftarrow \sum_{j=1}^{i-1} A_{i,j} x_j$$

2:

$$x_i \leftarrow (b_i - S) / A_{i,i}$$

4: Fin Pour

**Algorithme 2**  $\mathcal{R}_3$

1: Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire

$$S \leftarrow 0$$

3: Pour  $j \leftarrow 1$  à  $i - 1$  faire

$$S \leftarrow S + A_{i,j} * x(j)$$

5: Fin Pour

$$x_i \leftarrow (b_i - S) / A_{i,i}$$

7: Fin Pour

$$x_i = \frac{1}{A_{i,i}} \left( b_i - \sum_{j=1}^{i-1} A_{i,j} x_j \right), \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket.$$

**Algorithme** Fonction **RSLTriInf** permettant de résoudre le système linéaire triangulaire inférieur inversible  $\mathbb{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$ .

**Données :**  $\mathbb{A}$  : matrice triangulaire de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  inférieure inversible.

$\mathbf{b}$  : vecteur de  $\mathbb{K}^n$ .

**Résultat :**  $\mathbf{x}$  : vecteur de  $\mathbb{K}^n$ .

1: Fonction  $\mathbf{x} \leftarrow \mathbf{RSLTriInf}(\mathbb{A}, \mathbf{b})$

2: Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire

3:  $S \leftarrow 0$

4: Pour  $j \leftarrow 1$  à  $i - 1$  faire

$$S \leftarrow S + A_{i,j} * x(j)$$

6: Fin Pour

$$x(i) \leftarrow (b(i) - S) / A_{i,i}$$

8: Fin Pour

9: Fin Fonction

# Système triangulaire supérieur

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  triangulaire supérieure inversible ( $A_{ij} = 0$  si  $i > j$ )

$$Ax = b \iff \begin{pmatrix} A_{1,1} & \dots & \dots & A_{1,n} \\ 0 & \ddots & & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & A_{n,n} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$$

### Exercice 1 Travail à faire

Ecrire la fonction `RSLTriSup` permettant de résoudre le système triangulaire supérieur  $Ax = b$ .

# Plan

- 1 Conditionnement
- 2 Méthodes directes
  - o Matrices particulières
    - o Matrices diagonales
    - o Matrices triangulaires inférieures
    - o Matrices triangulaires supérieures
  - o Exercices et résultats préliminaires
  - o Méthode de Gauss-Jordan
    - o Ecriture algébrique
- o Factorisation LU
  - o Résultats théoriques
  - o Utilisation pratique
- o Factorisation LDL\*
- o Factorisation de Cholesky
  - o Résultats théoriques
  - o Résolution d'un système linéaire
  - o Algorithme : Factorisation positive de Cholesky
- o Factorisation QR
  - o La transformation de Householder

### Exercice 2 : Travail à faire **Matrice de permutation**

Soit  $(i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket^2$ ,  $i \neq j$ , on note  $P_n^{[i,j]} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  la matrice identité dont on a permuté les lignes  $i$  et  $j$ .

Q. 1 Représenter cette matrice et la définir proprement.

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$ . On note  $A_{r, \cdot}$  le  $r$ -ème vecteur ligne de  $A$  et  $A_{\cdot, s}$  le  $s$ -ème vecteur colonne de  $A$ .

Q. 2

- 1 Déterminer les lignes de la matrice  $D = P_n^{[i,j]}A$  en fonction des vecteurs lignes de  $A$ .
- 2 Déterminer les colonnes de la matrice  $E = AP_n^{[i,j]}$  en fonction des vecteurs colonnes de  $A$ .

Q. 3

- 1 Calculer le déterminant de  $P_n^{[i,j]}$ .
- 2 Déterminer l'inverse de  $P_n^{[i,j]}$ .

### Exercice 3 : **Matrice d'élimination**

Soit  $v \in \mathbb{C}^n$  avec  $v_1 \neq 0$ . On note  $E^{[v]} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  la matrice triangulaire inférieure à diagonale unité définie par

$$E^{[v]} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & \dots & 0 \\ -v_2/v_1 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & 0 & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ -v_n/v_1 & 0 & \dots & 0 & 1 \end{pmatrix} \tag{1}$$

Q. 1

- 1 Calculer le déterminant de  $E^{[v]}$ .
- 2 Déterminer l'inverse de  $E^{[v]}$ .

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  avec  $A_{1,1} \neq 0$ . On note  $A_{\cdot, j}$  le  $j$ -ème vecteur colonne de  $A$  et  $A_{i, \cdot}$  son  $i$ -ème vecteur ligne. On pose  $A_1 = A_{\cdot, 1}$ .

Q. 2

- 1 Calculer  $\tilde{A} = E^{[A_1]}A$  en fonction des vecteurs lignes de  $A$ .
- 2 Montrer que la première colonne de  $\tilde{A}$  est le vecteur  $(A_{1,1}, 0, \dots, 0)^t$  i.e.

$$E^{[A_1]}A e_1 = A_{1,1} e_1 \tag{2}$$

où  $e_1$  est le premier vecteur de la base canonique de  $\mathbb{C}^n$ .

### Lemme : matrice de permutation

Soit  $(i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket^2$ . On note  $P_n^{[i,j]} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  la matrice identité dont on a permuté les lignes  $i$  et  $j$ . Alors la matrice  $P_n^{[i,j]}$  est symétrique et orthogonale. Pour toute matrice  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ ,

- 1 la matrice  $P_n^{[i,j]}A$  est matrice  $A$  dont on a permuté les **lignes**  $i$  et  $j$ ,
- 2 la matrice  $AP_n^{[i,j]}$  est matrice  $A$  dont on a permuté les **colonnes**  $i$  et  $j$ ,

### Lemme : matrice d'élimination

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  avec  $A_{1,1} \neq 0$ . Il existe une matrice  $E \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  triangulaire inférieure à diagonale unité telle que

$$EA\mathbf{e}_1 = A_{1,1}\mathbf{e}_1 \quad (3)$$

où  $\mathbf{e}_1$  est le premier vecteur de la base canonique de  $\mathbb{C}^n$ .

### Théorème : décomposition de Schur



Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$ . Il existe une matrice unitaire  $U$  et une matrice triangulaire supérieure  $T$  telles que

$$A = UTU^* \quad (4)$$

## Plan

### 1 Conditionnement

### 2 Méthodes directes

- o Matrices particulières
  - o Matrices diagonales
  - o Matrices triangulaires inférieures
  - o Matrices triangulaires supérieures
- o Exercices et résultats préliminaires
- o Méthode de Gauss-Jordan
  - o Ecriture algébrique

- o Factorisation LU
  - o Résultats théoriques
  - o Utilisation pratique
- o Factorisation LDL\*
- o Factorisation de Cholesky
  - o Résultats théoriques
  - o Résolution d'un système linéaire
  - o Algorithme : Factorisation positive de Cholesky
- o Factorisation QR
  - o La tranformation de Householder

## Algorithme de Gauss-Jordan

$$Ax = b \iff Ux = f$$

où  $U$  matrice triangulaire supérieure.

Opérations élémentaires sur les matrices :

- $\mathcal{L}_i \leftrightarrow \mathcal{L}_j$  permutation lignes  $i$  et  $j$
- $\mathcal{L}_i \leftarrow \mathcal{L}_i + \alpha \mathcal{L}_j$  combinaison linéaire

A l'aide d'opérations élémentaires, on va transformer successivement en  $n - 1$  étapes le système.

- **Etape  $j$** : on va *s'arranger* pour annuler les termes sous-diagonaux de la colonne  $j$  de la matrice sans modifier les  $j - 1$  premières colonnes.

$$\begin{pmatrix} \bullet & \bullet & \dots & \bullet & \bullet & \dots & \bullet \\ 0 & \ddots & \ddots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots & \bullet & \dots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & \bullet & \bullet & \dots & \bullet \\ \hline 0 & \dots & \dots & 0 & \bullet & \dots & \bullet \\ \vdots & & & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & \dots & 0 & \bullet & \dots & \bullet \end{pmatrix} x = \begin{pmatrix} \bullet \\ \vdots \\ \bullet \\ \vdots \\ \bullet \\ \vdots \\ \bullet \end{pmatrix}$$

- **Etape  $j$**  : on va s'arranger pour annuler les termes sous-diagonaux de la colonne  $j$  de la matrice sans modifier les  $j - 1$  premières colonnes.

$$\begin{pmatrix} \bullet & \bullet & \dots & \bullet & \bullet & \dots & \bullet \\ 0 & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & \bullet & \dots & \dots & \dots \\ 0 & \dots & \dots & 0 & \bullet & \dots & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & \dots & \dots & 0 & \bullet & \dots & \dots \end{pmatrix} \mathbf{x} = \begin{pmatrix} \bullet \\ \vdots \\ \bullet \\ \vdots \\ \bullet \\ \vdots \\ \bullet \end{pmatrix}$$

### Algorithme Algorithme de Gauss-Jordan formel pour la résolution de $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$

- 1: **Pour**  $j \leftarrow 1$  à  $n - 1$  **faire**
- 2: Rechercher l'indice  $k$  de la ligne du pivot (sur la colonne  $j$ ,  $k \in [j, n]$ )
- 3: Permuter les lignes  $j$  ( $\mathcal{L}_j$ ) et  $k$  ( $\mathcal{L}_k$ ) du système si besoin.
- 4: **Pour**  $i \leftarrow j + 1$  à  $n$  **faire**
- 5: Eliminer en effectuant  $\mathcal{L}_i \leftarrow \mathcal{L}_i - \frac{A_{i,j}}{A_{j,j}} \mathcal{L}_j$
- 6: **Fin Pour**
- 7: **Fin Pour**
- 8: Résoudre le système triangulaire supérieur par la méthode de la remontée.

### Algorithme Algorithme de Gauss-Jordan avec fonctions pour la résolution de $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$

**Données** :  $\mathbf{A}$  : matrice de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  inversible.  
 $\mathbf{b}$  : vecteur de  $\mathbb{K}^n$ .

**Résultat** :  $\mathbf{x}$  : vecteur de  $\mathbb{R}^n$ .

- 1: **Fonction**  $\mathbf{x} \leftarrow \text{RSLGauss}(\mathbf{A}, \mathbf{b})$
- 2: **Pour**  $j \leftarrow 1$  à  $n - 1$  **faire**
- 3:  $k \leftarrow \text{ChercheIndPivot}(\mathbf{A}, j)$  ▷ à écrire
- 4:  $[\mathbf{A}, \mathbf{b}] \leftarrow \text{PermLignesSys}(\mathbf{A}, \mathbf{b}, j, k)$  ▷ à écrire
- 5: **Pour**  $i \leftarrow j + 1$  à  $n$  **faire**
- 6:  $[\mathbf{A}, \mathbf{b}] \leftarrow \text{CombLignesSys}(\mathbf{A}, \mathbf{b}, j, i, -A(i, j)/A(j, j))$  ▷ à écrire
- 7: **Fin Pour**
- 8: **Fin Pour**
- 9:  $\mathbf{x} \leftarrow \text{RSLTriSup}(\mathbf{A}, \mathbf{b})$  ▷ déjà écrite
- 10: **Fin Fonction**

### Algorithme Recherche d'un pivot pour l'algorithme de Gauss-Jordan.

**Données** :  $\mathbf{A}$  : matrice de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ .  
 $j$  : entier,  $1 \leq j \leq n$ .  
**Résultat** :  $k$  : dans  $[j, n]$ , indice ligne pivot

- 1: **Fonction**  $k \leftarrow \text{ChercheIndPivot}(\mathbf{A}, j)$
- 2:  $k \leftarrow j$ , pivot  $\leftarrow |A(j, j)|$
- 3: **Pour**  $i \leftarrow j + 1$  à  $n$  **faire**
- 4: **Si**  $|A(i, j)| >$  pivot **alors**
- 5:  $k \leftarrow i$
- 6: pivot  $\leftarrow |A(i, j)|$
- 7: **Fin Si**
- 8: **Fin Pour**
- 9: **Fin Fonction**

### Algorithme Permutte deux lignes d'une matrice et d'un vecteur.

**Données** :  $\mathbf{A}$  : matrice de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ .  
 $\mathbf{b}$  : vecteur de  $\mathbb{K}^n$ .  
 $j, k$  : entiers,  $1 \leq j, k \leq n$ .  
**Résultat** :  $\mathbf{A}$  et  $\mathbf{b}$  modifiés.

- 1: **Fonction**  $[\mathbf{A}, \mathbf{b}] \leftarrow \text{PermLignesSys}(\mathbf{A}, \mathbf{b}, j, k)$
- 2: **Pour**  $l \leftarrow 1$  à  $n$  **faire**
- 3:  $t \leftarrow A(j, l)$
- 4:  $A(j, l) \leftarrow A(k, l)$
- 5:  $A(k, l) \leftarrow t$
- 6: **Fin Pour**
- 7:  $t \leftarrow b(j)$ ,  $b(j) \leftarrow b(k)$ ,  $b(k) \leftarrow t$
- 8: **Fin Fonction**

### Algorithme Combinaison linéaire $\mathcal{L}_i \leftarrow \mathcal{L}_i + \alpha \mathcal{L}_j$ appliqué à une matrice et à un vecteur.

**Données** :  $\mathbf{A}$  : matrice de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ .  
 $\mathbf{b}$  : vecteur de  $\mathbb{K}^n$ .  
 $j, i$  : entiers,  $1 \leq j, i \leq n$ .  
 $\alpha$  : scalaire de  $\mathbb{K}$

**Résultat** :  $\mathbf{A}$  et  $\mathbf{b}$  modifiés.

- 1: **Fonction**  $[\mathbf{A}, \mathbf{b}] \leftarrow \text{CombLignesSys}(\mathbf{A}, \mathbf{b}, j, i, \alpha)$
- 2: **Pour**  $k \leftarrow 1$  à  $n$  **faire**
- 3:  $A(i, k) \leftarrow A(i, k) + \alpha * A(j, k)$
- 4: **Fin Pour**
- 5:  $b(i) \leftarrow b(i) + \alpha b(j)$
- 6: **Fin Fonction**

### Exercice 4 Méthode de Gauss, écriture algébrique

Soit  $\mathbf{A} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  inversible.

- Q. 1 Montrer qu'il existe une matrice  $\mathbb{G} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  telle que  $|\det(\mathbb{G})| = 1$  et  $\mathbb{G}\mathbf{A}\mathbf{e}_1 = \alpha\mathbf{e}_1$  avec  $\alpha \neq 0$  et  $\mathbf{e}_1$  premier vecteur de la base canonique de  $\mathbb{C}^n$ .
- Q. 2
  - 1 Montrer par récurrence sur l'ordre des matrices que pour toute matrice  $\mathbf{A}_n \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  inversible, il existe une matrice  $\mathbf{S}_n \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  telle que  $|\det \mathbf{S}_n| = 1$  et  $\mathbf{S}_n \mathbf{A}_n = \mathbf{U}_n$  avec  $\mathbf{U}_n$  matrice triangulaire supérieure inversible.
  - 2 Soit  $\mathbf{b} \in \mathbb{C}^n$ . En supposant connue la décomposition précédente  $\mathbf{S}_n \mathbf{A}_n = \mathbf{U}_n$ , expliquer comment résoudre le système  $\mathbf{A}_n \mathbf{x} = \mathbf{b}$ .
- Q. 3 Que peut-on dire si  $\mathbf{A}$  est non inversible?

**Indication** : utiliser les Lemmes 2.1 (matrice de permutation) et 2.2 (matrice d'élimination) du résumé de ce chapitre.

On a donc démontré la proposition suivante

**Proposition 2.1**  
Soit  $A$  une matrice carrée, inversible ou non. Il existe (au moins) une matrice inversible  $C$  telle que  $CA$  soit triangulaire supérieure.

# Plan

- 1 Conditionnement
- 2 Méthodes directes
  - o Matrices particulières
    - o Matrices diagonales
    - o Matrices triangulaires inférieures
    - o Matrices triangulaires supérieures
  - o Exercices et résultats préliminaires
  - o Méthode de Gauss-Jordan
    - o Ecriture algébrique
- o Factorisation LU
  - o Résultats théoriques
  - o Utilisation pratique
- o Factorisation LDL\*
- o Factorisation de Cholesky
  - o Résultats théoriques
  - o Résolution d'un système linéaire
  - o Algorithme : Factorisation positive de Cholesky
- o Factorisation QR
  - o La tranformation de Householder

**Exercice 5 Vers la factorisation LU** 🏠  
Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  une matrice dont les sous-matrices principales d'ordre  $i$ , notées  $\Delta_i$ ,  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ .  
Montrer par récurrence sur l'ordre  $n$  de la matrice  $A$  qu'il existe une matrice  $E \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$ , triangulaire inférieure à diagonale unité telle que la matrice  $U$  définie par

$$U = EA$$

soit triangulaire supérieure avec  $U_{i,i} = \det \Delta_i / (U_{1,1} \times \dots \times U_{i-1,i-1}), \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ .

**Théorème : Factorisation LU** ★★★★★

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  une matrice dont les sous-matrices principales sont inversibles alors il existe

- une unique matrice  $L \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  triangulaire inférieure (*lower triangular* en anglais) à diagonale unité,
- une unique matrice  $U \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  triangulaire supérieure (*upper triangular* en anglais) inversible

telles que  $A = LU$ .

preuve : 🏠 Travail à faire

- **Existence** : exercice précédent  $U = EA$  et  $L = E^{-1}$
- **Unicité** :  $A = L_1 U_1 = L_2 U_2 \dots$

### Exercice Travail à faire

Montrer que si  $A$  inversible admet une factorisation LU alors toutes ses sous-matrices principales sont inversibles.

### Corollaire 2.1 : ★★★★☆

Si  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  est une matrice hermitienne définie positive alors elle admet une unique factorisation LU.

**preuve :**  Travail à faire Montrer que si  $A$  hermitienne définie positive alors toutes ses sous-matrices principales sont hermitienne définies positives. Puis conclure.

### Remarque 2.1

Si la matrice  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  est inversible mais que ses sous-matrices principales ne sont pas toutes inversibles, il est possible par des permutations préalables de lignes de la matrice de se ramener à une matrice telle que ses sous-matrices principales soient inversibles.

### Théorème 2.1 : Factorisation LU avec permutations ★★★★☆

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  une matrice inversible. Il existe une matrice  $P$ , produit de matrices de permutation, une matrice  $L \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  triangulaire inférieure à diagonale unité et une matrice  $U \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  triangulaire supérieure inversible telles que

$$PA = LU. \quad (5)$$

## Utilisation pratique de la factorisation LU

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  admettant une factorisation LU

Trouver  $x \in \mathbb{K}^n$  tel que

$$Ax = b \iff LUx = b \quad (6)$$

est équivalent à

## Utilisation pratique de la factorisation LU

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  admettant une factorisation LU

Trouver  $x \in \mathbb{K}^n$  tel que

$$Ax = b \iff LUx = b \quad (6)$$

est équivalent à

Trouver  $x \in \mathbb{K}^n$  solution de

$$Ux = y \quad (7)$$

avec  $y \in \mathbb{K}^n$  solution de

$$Ly = b. \quad (8)$$

# Algorithme de résolution de systèmes linéaire par LU

**Algorithme** Fonction RSLFactLU permettant de résoudre, par une factorisation LU, le système linéaire  $\mathbb{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$  où  $\mathbb{A}$  est une matrice de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ , dont toutes les sous-matrices principales sont inversibles, et  $\mathbf{b} \in \mathbb{K}^n$ .

**Données :**  $\mathbb{A}$  : matrice de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  dont les sous-matrices principales sont inversibles;  
 $\mathbf{b}$  : vecteur de  $\mathbb{K}^n$ .

**Résultat :**  $\mathbf{x}$  : vecteur de  $\mathbb{K}^n$ .

- 1: **Fonction**  $\mathbf{x} \leftarrow \text{RSLFactLU}(\mathbb{A}, \mathbf{b})$
- 2:  $[\mathbb{L}, \mathbb{U}] \leftarrow \text{FactLU}(\mathbb{A})$  ▷ Factorisation LU
- 3:  $\mathbf{y} \leftarrow \text{RSLTriInf}(\mathbb{L}, \mathbf{b})$  ▷ Résolution du système  $\mathbb{L}\mathbf{y} = \mathbf{b}$
- 4:  $\mathbf{x} \leftarrow \text{RSLTriSup}(\mathbb{U}, \mathbf{y})$  ▷ Résolution du système  $\mathbb{U}\mathbf{x} = \mathbf{y}$
- 5: **Fin Fonction**

Il nous faut donc écrire la fonction FactLU

Soit  $\mathbb{A} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  admettant une factorisation LU.

$$\begin{pmatrix} A_{1,1} & A_{1,2} & \dots & A_{1,n} \\ A_{2,1} & A_{2,2} & \dots & A_{2,n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{n,1} & A_{n,2} & \dots & A_{n,n} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & \dots & 0 \\ L_{2,1} & 1 & 0 & \dots & 0 \\ L_{3,1} & L_{3,2} & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ L_{n,1} & L_{n,2} & \dots & L_{n,n-1} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} U_{1,1} & U_{1,2} & \dots & \dots & U_{1,n} \\ 0 & U_{2,2} & \dots & \dots & U_{2,n} \\ 0 & 0 & U_{3,3} & \dots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 & U_{n,n} \end{pmatrix}$$

On connaît  $\mathbb{A}$ , on cherche  $\mathbb{L}$  et  $\mathbb{U}$

Soit  $\mathbb{A} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  admettant une factorisation LU.

$$\begin{pmatrix} A_{1,1} & A_{1,2} & \dots & A_{1,n} \\ A_{2,1} & A_{2,2} & \dots & A_{2,n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{n,1} & A_{n,2} & \dots & A_{n,n} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & \dots & 0 \\ L_{2,1} & 1 & 0 & \dots & 0 \\ L_{3,1} & L_{3,2} & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ L_{n,1} & L_{n,2} & \dots & L_{n,n-1} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} U_{1,1} & U_{1,2} & \dots & \dots & U_{1,n} \\ 0 & U_{2,2} & \dots & \dots & U_{2,n} \\ 0 & 0 & U_{3,3} & \dots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 & U_{n,n} \end{pmatrix}$$

- **Etape 1 :**
  - ▶ On connaît la première ligne de  $\mathbb{L} \implies$  on peut calculer la première ligne de  $\mathbb{U}$

Soit  $\mathbb{A} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  admettant une factorisation LU.

$$\begin{pmatrix} A_{1,1} & A_{1,2} & \dots & A_{1,n} \\ A_{2,1} & A_{2,2} & \dots & A_{2,n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{n,1} & A_{n,2} & \dots & A_{n,n} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & \dots & 0 \\ L_{2,1} & 1 & 0 & \dots & 0 \\ L_{3,1} & L_{3,2} & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ L_{n,1} & L_{n,2} & \dots & L_{n,n-1} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} U_{1,1} & U_{1,2} & \dots & \dots & U_{1,n} \\ 0 & U_{2,2} & \dots & \dots & U_{2,n} \\ 0 & 0 & U_{3,3} & \dots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 & U_{n,n} \end{pmatrix}$$

- **Etape 1 :**
  - ▶ On connaît la première ligne de  $\mathbb{L} \implies$  on peut calculer la première ligne de  $\mathbb{U}$
  - ▶ On connaît la première colonne de  $\mathbb{U} \implies$  on peut calculer la première colonne de  $\mathbb{L}$

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  admettant une factorisation LU.

$$\begin{pmatrix} A_{1,1} & A_{1,2} & \dots & A_{1,n} \\ A_{2,1} & A_{2,2} & \dots & A_{2,n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{n,1} & A_{n,2} & \dots & A_{n,n} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & \dots & 0 \\ L_{2,1} & 1 & 0 & \dots & 0 \\ L_{3,1} & L_{3,2} & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ L_{n,1} & L_{n,2} & \dots & L_{n,n-1} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} U_{1,1} & U_{1,2} & \dots & \dots & U_{1,n} \\ 0 & U_{2,2} & \dots & \dots & U_{2,n} \\ 0 & 0 & U_{3,3} & \dots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 & U_{n,n} \end{pmatrix}$$

- **Etape 1 :**
  - ▶ On connaît la **première ligne** de  $L \implies$  on peut calculer la **première ligne** de  $U$
  - ▶ On connaît la **première colonne** de  $U \implies$  on peut calculer la **première colonne** de  $L$
- **Etape 2 :**
  - ▶ On connaît la **deuxième ligne** de  $L \implies$  on peut calculer la **deuxième ligne** de  $U$  car on connaît la première ligne de  $U$

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  admettant une factorisation LU.

$$\begin{pmatrix} A_{1,1} & A_{1,2} & \dots & A_{1,n} \\ A_{2,1} & A_{2,2} & \dots & A_{2,n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{n,1} & A_{n,2} & \dots & A_{n,n} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & \dots & 0 \\ L_{2,1} & 1 & 0 & \dots & 0 \\ L_{3,1} & L_{3,2} & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ L_{n,1} & L_{n,2} & \dots & L_{n,n-1} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} U_{1,1} & U_{1,2} & \dots & \dots & U_{1,n} \\ 0 & U_{2,2} & \dots & \dots & U_{2,n} \\ 0 & 0 & U_{3,3} & \dots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 & U_{n,n} \end{pmatrix}$$

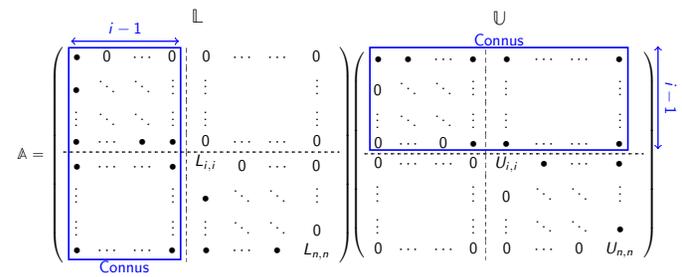
- **Etape 1 :**
  - ▶ On connaît la **première ligne** de  $L \implies$  on peut calculer la **première ligne** de  $U$
  - ▶ On connaît la **première colonne** de  $U \implies$  on peut calculer la **première colonne** de  $L$
- **Etape 2 :**
  - ▶ On connaît la **deuxième ligne** de  $L \implies$  on peut calculer la **deuxième ligne** de  $U$  car on connaît la première ligne de  $U$
  - ▶ On connaît la **deuxième colonne** de  $U \implies$  on peut calculer la **deuxième colonne** de  $L$  car on connaît la première colonne de  $L$

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  admettant une factorisation LU.

$$\begin{pmatrix} A_{1,1} & A_{1,2} & \dots & A_{1,n} \\ A_{2,1} & A_{2,2} & \dots & A_{2,n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{n,1} & A_{n,2} & \dots & A_{n,n} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & \dots & 0 \\ L_{2,1} & 1 & 0 & \dots & 0 \\ L_{3,1} & L_{3,2} & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ L_{n,1} & L_{n,2} & \dots & L_{n,n-1} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} U_{1,1} & U_{1,2} & \dots & \dots & U_{1,n} \\ 0 & U_{2,2} & \dots & \dots & U_{2,n} \\ 0 & 0 & U_{3,3} & \dots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 & U_{n,n} \end{pmatrix}$$

- **Etape 1 :**
  - ▶ On connaît la **première ligne** de  $L \implies$  on peut calculer la **première ligne** de  $U$
  - ▶ On connaît la **première colonne** de  $U \implies$  on peut calculer la **première colonne** de  $L$
- **Etape 2 :**
  - ▶ On connaît la **deuxième ligne** de  $L \implies$  on peut calculer la **deuxième ligne** de  $U$  car on connaît la première ligne de  $U$
  - ▶ On connaît la **deuxième colonne** de  $U \implies$  on peut calculer la **deuxième colonne** de  $L$  car on connaît la première colonne de  $L$
- ...

Par récurrence, en supposant connues les  $(i-1)$  premières colonnes de  $L$  et les  $(i-1)$  premières lignes de  $U$ .





En résumé, à l'étape  $i$ :

- Calcul de la ligne  $i$  de  $\mathbb{U}$

$$U_{i,j} = 0, \quad \forall j \in [1, i-1],$$

$$U_{i,j} = A_{i,j} - \sum_{k=1}^{i-1} L_{i,k} U_{k,j}, \quad \forall j \in [i, n].$$

- Calcul de la colonne  $i$  de  $\mathbb{L}$

$$L_{j,i} = 0, \quad \forall j \in [1, i-1],$$

$$L_{i,i} = 1,$$

$$L_{j,i} = \left( A_{j,i} - \sum_{k=1}^{i-1} L_{j,k} U_{k,i} \right) / U_{i,i}, \quad \forall j \in [i+1, n].$$

**Algorithme 9**  $\overline{\mathcal{R}_0}$

- 1: Calculer les matrices  $\mathbb{L}$  et  $\mathbb{U}$

**Algorithme 9**  $\overline{\mathcal{R}_1}$

- 1: Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire
- 2: Calculer la ligne  $i$  de  $\mathbb{U}$ .
- 3: Calculer la colonne  $i$  de  $\mathbb{L}$ .
- 4: Fin Pour

**Algorithme 9**  $\overline{\mathcal{R}_1}$

- 1: Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire
- 2: Calculer la ligne  $i$  de  $\mathbb{U}$ .
- 3: Calculer la colonne  $i$  de  $\mathbb{L}$ .
- 4: Fin Pour

En résumé, à l'étape  $i$ :

- Calcul de la ligne  $i$  de  $\mathbb{U}$

$$U_{i,j} = 0, \quad \forall j \in [1, i-1],$$

$$U_{i,j} = A_{i,j} - \sum_{k=1}^{i-1} L_{i,k} U_{k,j}, \quad \forall j \in [i, n].$$

- Calcul de la colonne  $i$  de  $\mathbb{L}$

$$L_{j,i} = 0, \quad \forall j \in [1, i-1],$$

$$L_{i,i} = 1,$$

$$L_{j,i} = \left( A_{j,i} - \sum_{k=1}^{i-1} L_{j,k} U_{k,i} \right) / U_{i,i}, \quad \forall j \in [i+1, n].$$

**Algorithme 9**  $\overline{\mathcal{R}_2}$

- 1: Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire
- 2: Pour  $j \leftarrow 1$  à  $i-1$  faire
- 3:  $U(i,j) \leftarrow 0$
- 4: Fin Pour
- 5: Pour  $j \leftarrow i$  à  $n$  faire
- 6:  $U_{i,j} \leftarrow A_{i,j} - \sum_{k=1}^{i-1} L_{i,k} U_{k,j}$
- 7: Fin Pour
- 8: Pour  $j \leftarrow 1$  à  $i-1$  faire
- 9:  $L_{j,i} \leftarrow 0$
- 10: Fin Pour
- 11:  $L_{i,i} \leftarrow 1$
- 12: Pour  $j \leftarrow i+1$  à  $n$  faire
- 13:  $L_{j,i} \leftarrow \frac{1}{U_{i,i}} \left( A_{j,i} - \sum_{k=1}^{i-1} L_{j,k} U_{k,i} \right)$
- 14: Fin Pour
- 15: Fin Pour

**Algorithme 9**  $\overline{\mathcal{R}_2}$

- 1: Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire
- 2: Pour  $j \leftarrow 1$  à  $i-1$  faire
- 3:  $U(i,j) \leftarrow 0$
- 4: Fin Pour
- 5: Pour  $j \leftarrow i$  à  $n$  faire
- 6:  $U_{i,j} \leftarrow A_{i,j} - \sum_{k=1}^{i-1} L_{i,k} U_{k,j}$
- 7: Fin Pour
- 8: Pour  $j \leftarrow 1$  à  $i-1$  faire
- 9:  $L_{j,i} \leftarrow 0$
- 10: Fin Pour
- 11:  $L_{i,i} \leftarrow 1$
- 12: Pour  $j \leftarrow i+1$  à  $n$  faire
- 13:  $L_{j,i} \leftarrow \frac{1}{U_{i,i}} \left( A_{j,i} - \sum_{k=1}^{i-1} L_{j,k} U_{k,i} \right)$
- 14: Fin Pour
- 15: Fin Pour

**Algorithme 9**  $\overline{\mathcal{R}_3}$

- 1: Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire
- 2: Pour  $j \leftarrow 1$  à  $i-1$  faire
- 3:  $U(i,j) \leftarrow 0$
- 4: Fin Pour
- 5: Pour  $j \leftarrow i$  à  $n$  faire
- 6:  $S_1 \leftarrow \sum_{k=1}^{i-1} L_{i,k} U_{k,j}$
- 7:  $U_{i,j} \leftarrow A_{i,j} - S_1$
- 8: Fin Pour
- 9: Pour  $j \leftarrow 1$  à  $i-1$  faire
- 10:  $L_{j,i} \leftarrow 0$
- 11: Fin Pour
- 12:  $L_{i,i} \leftarrow 1$
- 13: Pour  $j \leftarrow i+1$  à  $n$  faire
- 14:  $S_2 \leftarrow \sum_{k=1}^{i-1} L_{j,k} U_{k,i}$
- 15:  $L_{j,i} \leftarrow \frac{1}{U_{i,i}} (A_{j,i} - S_2)$
- 16: Fin Pour
- 17: Fin Pour

**Algorithme 9**  $\overline{\mathcal{R}_3}$

- 1: Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire
- 2: Pour  $j \leftarrow 1$  à  $i-1$  faire
- 3:  $U(i,j) \leftarrow 0$
- 4: Fin Pour
- 5: Pour  $j \leftarrow i$  à  $n$  faire
- 6:  $S_1 \leftarrow \sum_{k=1}^{i-1} L_{i,k} U_{k,j}$
- 7:  $U_{i,j} \leftarrow A_{i,j} - S_1$
- 8: Fin Pour
- 9: Pour  $j \leftarrow 1$  à  $i-1$  faire
- 10:  $L_{j,i} \leftarrow 0$
- 11: Fin Pour
- 12:  $L_{i,i} \leftarrow 1$
- 13: Pour  $j \leftarrow i+1$  à  $n$  faire
- 14:  $S_2 \leftarrow \sum_{k=1}^{i-1} L_{j,k} U_{k,i}$
- 15:  $L_{j,i} \leftarrow \frac{1}{U_{i,i}} (A_{j,i} - S_2)$
- 16: Fin Pour
- 17: Fin Pour

**Algorithme 9**  $\overline{\mathcal{R}_4}$

- 1: Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire
- 2: Pour  $j \leftarrow 1$  à  $i-1$  faire
- 3:  $U(i,j) \leftarrow 0$
- 4: Fin Pour
- 5: Pour  $j \leftarrow i$  à  $n$  faire
- 6:  $S_1 \leftarrow 0$
- 7: Pour  $k \leftarrow 1$  à  $i-1$  faire
- 8:  $S_1 \leftarrow S_1 + L_{i,k} * U_{k,j}$
- 9: Fin Pour
- 10:  $U_{i,j} \leftarrow A_{i,j} - S_1$
- 11: Fin Pour
- 12: Pour  $j \leftarrow 1$  à  $i-1$  faire
- 13:  $L_{j,i} \leftarrow 0$
- 14: Fin Pour
- 15:  $L_{i,i} \leftarrow 1$
- 16: Pour  $j \leftarrow i+1$  à  $n$  faire
- 17:  $S_2 \leftarrow 0$
- 18: Pour  $k \leftarrow 1$  à  $i-1$  faire
- 19:  $S_2 \leftarrow S_2 + L_{j,k} * U_{k,i}$
- 20: Fin Pour
- 21:  $L_{j,i} \leftarrow \frac{1}{U_{i,i}} (A_{j,i} - S_2)$
- 22: Fin Pour
- 23: Fin Pour

**Algorithme** Fonction **FactLU** permet de calculer les matrices **L** et **U** dites matrice de factorisation **LU** associée à la matrice **A**, telle que

$$A = LU$$

**Données :** **A** : matrice de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  dont les sous-matrices principales sont inversibles.

**Résultat :** **L** : matrice de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  triangulaire inférieure

avec  $L_{i,i} = 1, \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket$

**U** : matrice de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  triangulaire supérieure.

```

1: Fonction [L, U] ← FactLU( A )
2: U ← 0_n
3: L ← I_n
4: Pour i ← 1 à n faire
5:   Pour j ← i à n faire
6:     S1 ← 0
7:     Pour k ← 1 à i - 1 faire
8:       S1 ← S1 + L(i, k) * U(k, j)
9:     Fin Pour
10:    U(i, j) ← A(i, j) - S1
11:  Fin Pour
12:  Pour j ← i + 1 à n faire
13:    S2 ← 0
14:    Pour k ← 1 à i - 1 faire
15:      S2 ← S2 + L(j, k) * U(k, i)
16:    Fin Pour
17:    L(j, i) ← (A_j,i - S2) / U(i, i).
18:  Fin Pour
19: Fin Pour
20: Fin Fonction
  
```

## Plan

### 1 Conditionnement

### 2 Méthodes directes

- Matrices particulières
  - Matrices diagonales
  - Matrices triangulaires inférieures
  - Matrices triangulaires supérieures
- Exercices et résultats préliminaires
- Méthode de Gauss-Jordan
  - Ecriture algébrique

### ○ Factorisation LU

- Résultats théoriques
- Utilisation pratique

### ○ Factorisation LDL\*

### ○ Factorisation de Cholesky

- Résultats théoriques
- Résolution d'un système linéaire
- Algorithme : Factorisation positive de Cholesky

### ○ Factorisation QR

- La transformation de Householder

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  hermitienne inversible admettant une factorisation LU. On pose

$$D = \text{diag } U \text{ et } R = D^{-1}U.$$

R est alors triangulaire supérieure à diagonale unité. On a alors

$$A = LU = LDD^{-1}U = LDR.$$

$$A \text{ hermitienne } A^* = A \implies A = R^*(D^*L^*) = L(DR)$$

Par unicité de la factorisation LU :

$$R^* = L \text{ et } D^*L^* = DR \implies R^* = L \text{ et } D^* = D$$



### Théorème 2.2 : Factorisation LDL\*



Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  une matrice hermitienne inversible admettant une factorisation LU. Alors A s'écrit sous la forme

$$A = LDL^* \quad (9)$$

où  $D = \text{diag } U$  est une matrice à coefficients réels.



### Corollaire 2.2 : Exercice 6,



Une matrice  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  admet une factorisation LDL\* avec  $L \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  matrice triangulaire inférieure à diagonale unité et  $D \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  matrice diagonale à coefficients diagonaux strictement positifs **si et seulement si** la matrice A est hermitienne définie positive.

# Plan

- 1 Conditionnement
- 2 Méthodes directes
  - o Matrices particulières
    - o Matrices diagonales
    - o Matrices triangulaires inférieures
    - o Matrices triangulaires supérieures
  - o Exercices et résultats préliminaires
  - o Méthode de Gauss-Jordan
    - o Ecriture algébrique
- o Factorisation LU
  - o Résultats théoriques
  - o Utilisation pratique
- o Factorisation LDL\*
- o Factorisation de Cholesky
  - o Résultats théoriques
  - o Résolution d'un système linéaire
  - o Algorithme : Factorisation positive de Cholesky
- o Factorisation QR
  - o La transformation de Householder

 **Definition 2.1**

Une **factorisation régulière de Cholesky** d'une matrice  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  est une factorisation  $A = BB^*$  où  $B$  est une matrice triangulaire inférieure inversible. Si les coefficients diagonaux de  $B$  sont positifs, on parle alors d'une **factorisation positive de Cholesky**.

 **Théorème 2.3 : Factorisation de Cholesky, Exercice 7**  ★★★★★

La matrice  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  admet une factorisation régulière de Cholesky **si et seulement si** la matrice  $A$  est hermitienne définie positive. Dans ce cas, elle admet une unique factorisation positive.

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  hermitienne définie positive et  $b \in \mathbb{C}^n$ . On note  $B$  la matrice de factorisation positive de Cholesky de  $A$ .

Trouver  $x \in \mathbb{C}^n$  tel que

$$Ax = b \iff BB^*x = b \tag{10}$$

est équivalent à

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  hermitienne définie positive et  $b \in \mathbb{C}^n$ . On note  $B$  la matrice de factorisation positive de Cholesky de  $A$ .

Trouver  $x \in \mathbb{C}^n$  tel que

$$Ax = b \iff BB^*x = b \tag{10}$$

est équivalent à

Trouver  $x \in \mathbb{C}^n$  solution de

$$B^*x = y \tag{11}$$

avec  $y \in \mathbb{C}^n$  solution de

$$By = b. \tag{12}$$

# Algorithme de résolution de systèmes linéaire par Cholesky

**Algorithme** Fonction **RSLCholesky** permettant de résoudre, par une factorisation de Cholesky positive, le système linéaire

$$A\mathbf{x} = \mathbf{b}$$

où  $A$  une matrice hermitienne de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  définie positive et  $\mathbf{b} \in \mathbb{C}^n$ .

**Données :**  $A$  : matrice de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  hermitienne définie positive,  
 $\mathbf{b}$  : vecteur de  $\mathbb{C}^n$ .

**Résultat :**  $\mathbf{x}$  : vecteur de  $\mathbb{C}^n$ .

- 1: **Fonction**  $\mathbf{x} \leftarrow \text{RSLCholesky}(A, \mathbf{b})$
- 2:  $\mathbb{B} \leftarrow \text{Cholesky}(A)$  ▷ Factorisation positive de Cholesky
- 3:  $\mathbf{y} \leftarrow \text{RSLTriInf}(\mathbb{B}, \mathbf{b})$  ▷ Résolution du système  $\mathbb{B}\mathbf{y} = \mathbf{b}$
- 4:  $\mathbb{U} \leftarrow \text{MatAdjointe}(\mathbb{B})$  ▷ Calcul de la matrice adjointe de  $\mathbb{B}$
- 5:  $\mathbf{x} \leftarrow \text{RSLTriSup}(\mathbb{U}, \mathbf{y})$  ▷ Résolution du système  $\mathbb{B}^*\mathbf{x} = \mathbf{y}$
- 6: **Fin Fonction**

Il nous faut donc écrire la fonction **Cholesky**

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  hermitienne définie positive. il existe une unique matrice  $\mathbb{B} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  triangulaire inférieure avec  $B_{i,i} \in \mathbb{R}^{+*}, \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ , telle que

$$A = \mathbb{B}\mathbb{B}^*$$

c'est à dire

$$\begin{pmatrix} A_{1,1} & \dots & A_{1,n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{n,1} & \dots & A_{n,n} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} B_{1,1} & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & 0 \\ B_{n,1} & \dots & \dots & B_{n,n} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \overline{B_{1,1}} & \dots & \dots & \overline{B_{n,1}} \\ 0 & \ddots & & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & \overline{B_{n,n}} \end{pmatrix}$$

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  hermitienne définie positive. il existe une unique matrice  $\mathbb{B} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  triangulaire inférieure avec  $B_{i,i} \in \mathbb{R}^{+*}, \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ , telle que

$$A = \mathbb{B}\mathbb{B}^*$$

c'est à dire

$$\begin{pmatrix} A_{1,1} & \dots & A_{1,n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{n,1} & \dots & A_{n,n} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} B_{1,1} & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & 0 \\ B_{n,1} & \dots & \dots & B_{n,n} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \overline{B_{1,1}} & \dots & \dots & \overline{B_{n,1}} \\ 0 & \ddots & & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & \overline{B_{n,n}} \end{pmatrix}$$

- Calcul de  $B_{1,1}$  (la 1ère ligne de  $\mathbb{B}$  est donc déterminée)  
 $\implies$  calcul 1ère colonne de  $\mathbb{B}$ .

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  hermitienne définie positive. il existe une unique matrice  $\mathbb{B} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  triangulaire inférieure avec  $B_{i,i} \in \mathbb{R}^{+*}, \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ , telle que

$$A = \mathbb{B}\mathbb{B}^*$$

c'est à dire

$$\begin{pmatrix} A_{1,1} & \dots & A_{1,n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{n,1} & \dots & A_{n,n} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} B_{1,1} & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & 0 \\ B_{n,1} & \dots & \dots & B_{n,n} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \overline{B_{1,1}} & \dots & \dots & \overline{B_{n,1}} \\ 0 & \ddots & & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & \overline{B_{n,n}} \end{pmatrix}$$

- Calcul de  $B_{1,1}$  (la 1ère ligne de  $\mathbb{B}$  est donc déterminée)  
 $\implies$  calcul 1ère colonne de  $\mathbb{B}$ .
- Puis calcul de  $B_{2,2}$  (la 2ème ligne de  $\mathbb{B}$  est donc déterminée)  
 $\implies$  calcul 2ème colonne de  $\mathbb{B}$ .
- Etc...

Soit  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ . On suppose connues les  $i - 1$  premières colonnes de  $\mathbb{B}$ .

Peut-on calculer la colonne  $i$  de  $\mathbb{B}$ ?

$$\mathbb{A} = \mathbb{B}\mathbb{B}^* \implies A_{i,i} = \sum_{k=1}^n B_{i,k}(\mathbb{B}^*)_{k,i} = \sum_{k=1}^n B_{i,k}\overline{B_{i,k}}$$

Or  $\mathbb{B}$  triangulaire inférieure (i.e.  $B_{i,j} = 0$  si  $j > i$ )

$$A_{i,i} = \sum_{k=1}^{i-1} |B_{i,k}|^2 + |B_{i,i}|^2$$

et donc

$$B_{i,i} = \left( A_{i,i} - \sum_{j=1}^{i-1} |B_{i,j}|^2 \right)^{1/2}$$

Il reste à déterminer  $B_{j,i}$ ,  $\forall j \in \llbracket i + 1, n \rrbracket$ .

$$A_{j,i} = \sum_{k=1}^n B_{j,k}(\mathbb{B}^*)_{k,i} = \sum_{k=1}^n B_{j,k}\overline{B_{i,k}}, \forall j \in \llbracket i + 1, n \rrbracket$$

Comme  $\mathbb{L}$  est triangulaire inférieure on obtient

$$A_{j,i} = \sum_{k=1}^i B_{j,k}\overline{B_{i,k}} = \sum_{k=1}^{i-1} B_{j,k}\overline{B_{i,k}} + B_{j,i}\overline{B_{i,i}}, \forall j \in \llbracket i + 1, n \rrbracket$$

Or  $B_{i,i} > 0$  connu et les  $i - 1$  premières colonnes de  $\mathbb{B}$  aussi.

$$B_{j,i} = \frac{1}{B_{i,i}} \left( A_{j,i} - \sum_{k=1}^{i-1} B_{j,k}\overline{B_{i,k}} \right), \forall j \in \llbracket i + 1, n \rrbracket$$

$$B_{j,i} = 0, \forall j \in \llbracket 1, i - 1 \rrbracket.$$

Algorithme 11  $\mathcal{R}_0$

1: Calculer la matrice  $\mathbb{B}$

Algorithme 11  $\mathcal{R}_1$

- 1: Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire
- 2: Calculer  $B_{i,i}$ , connaissant les  $i - 1$  premières colonnes de  $\mathbb{B}$ .
- 3: Calculer la  $i^{\text{ème}}$  colonne de  $\mathbb{B}$ .
- 4: Fin Pour

Algorithme 11  $\mathcal{R}_1$

- 1: Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire
- 2: Calculer  $B_{i,i}$ , connaissant les  $i - 1$  premières colonnes de  $\mathbb{B}$ .
- 3: Calculer la  $i^{\text{ème}}$  colonne de  $\mathbb{B}$ .
- 4: Fin Pour

Algorithme 11  $\mathcal{R}_2$

- 1: Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire
- 2:  $B_{i,i} \leftarrow \left( A_{i,i} - \sum_{j=1}^{i-1} |B_{i,j}|^2 \right)^{1/2}$
- 3: Pour  $j \leftarrow i + 1$  à  $n$  faire
- 4:  $B_{j,i} \leftarrow \frac{1}{B_{i,i}} \left( A_{j,i} - \sum_{k=1}^{i-1} B_{j,k}\overline{B_{i,k}} \right)$
- 5: Fin Pour
- 6: Pour  $j \leftarrow i + 1$  à  $n$  faire
- 7:  $B_{j,i} \leftarrow \frac{1}{B_{i,i}} \left( A_{j,i} - \sum_{k=1}^{i-1} B_{j,k}\overline{B_{i,k}} \right)$
- 8: Fin Pour
- 9: Fin Pour

Etape  $i$ : les  $i - 1$  premières colonnes de  $\mathbb{B}$  étant connues, on peut calculer la  $i$ -ème colonne:

$$B_{i,i} = \left( A_{i,i} - \sum_{j=1}^{i-1} |B_{i,j}|^2 \right)^{1/2} > 0$$

$$B_{j,i} = \frac{1}{B_{i,i}} \left( A_{j,i} - \sum_{k=1}^{i-1} B_{j,k}\overline{B_{i,k}} \right), \forall j \in \llbracket i + 1, n \rrbracket$$

$$B_{j,i} = 0, \forall j \in \llbracket 1, i - 1 \rrbracket.$$

### Algorithme 11 $\mathcal{R}_2$

1: Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire

$$B_{i,i} \leftarrow \left( A_{i,i} - \sum_{j=1}^{i-1} |B_{i,j}|^2 \right)^{1/2}$$

2: Pour  $j \leftarrow 1$  à  $i-1$  faire

3:  $B_{j,i} \leftarrow 0$

4: Fin Pour

5: Pour  $j \leftarrow i+1$  à  $n$  faire

$$B_{j,i} \leftarrow \frac{1}{B_{i,i}} \left( A_{j,i} - \sum_{k=1}^{i-1} B_{j,k} \overline{B_{i,k}} \right)$$

6: Fin Pour

7: Fin Pour

8: Fin Pour

9: Fin Pour

### Algorithme 11 $\mathcal{R}_3$

1: Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire

$$S_1 \leftarrow \sum_{j=1}^{i-1} |B_{i,j}|^2$$

$$B_{i,i} \leftarrow (A_{i,i} - S_1)^{1/2}$$

2: Pour  $j \leftarrow 1$  à  $i-1$  faire

3:  $B_{j,i} \leftarrow 0$

4: Fin Pour

5: Pour  $j \leftarrow i+1$  à  $n$  faire

$$S_2 \leftarrow \sum_{k=1}^{i-1} B_{j,k} \overline{B_{i,k}}$$

$$B_{j,i} \leftarrow \frac{1}{B_{i,i}} (A_{j,i} - S_2)$$

6: Fin Pour

7: Fin Pour

### Algorithme 11 $\mathcal{R}_3$

1: Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire

$$S_1 \leftarrow \sum_{j=1}^{i-1} |B_{i,j}|^2$$

$$B_{i,i} \leftarrow (A_{i,i} - S_1)^{1/2}$$

2: Pour  $j \leftarrow 1$  à  $i-1$  faire

3:  $B_{j,i} \leftarrow 0$

4: Fin Pour

5: Pour  $j \leftarrow i+1$  à  $n$  faire

$$S_2 \leftarrow \sum_{k=1}^{i-1} B_{j,k} \overline{B_{i,k}}$$

$$B_{j,i} \leftarrow \frac{1}{B_{i,i}} (A_{j,i} - S_2)$$

6: Fin Pour

7: Fin Pour

### Algorithme 11 $\mathcal{R}_4$

1: Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire

$$S_1 \leftarrow 0$$

2: Pour  $j \leftarrow 1$  à  $i-1$  faire

$$S_1 \leftarrow S_1 + |B_{i,j}|^2$$

3: Fin Pour

$$B_{i,i} \leftarrow (A_{i,i} - S_1)^{1/2}$$

4: Pour  $j \leftarrow 1$  à  $i-1$  faire

5:  $B_{j,i} \leftarrow 0$

6: Fin Pour

7: Pour  $j \leftarrow i+1$  à  $n$  faire

$$S_2 \leftarrow 0$$

8: Pour  $k \leftarrow 1$  à  $i-1$  faire

$$S_2 \leftarrow S_2 + B_{j,k} \overline{B_{i,k}}$$

9: Fin Pour

$$B_{j,i} \leftarrow \frac{1}{B_{i,i}} (A_{j,i} - S_2)$$

10: Fin Pour

11: Fin Pour

**Algorithme** Fonction **Cholesky** permettant de calculer la matrice  $B$ , dites matrice de factorisation positive de Cholesky associée à la matrice  $A$ , telle que  $A = BB^*$ .

**Données :**  $A$  : matrice de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  hermitienne définie positive.

**Résultat :**  $B$  : matrice de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  triangulaire inférieure avec  $B(i,i) > 0, \forall i \in [1, n]$

```

1: Fonction B ← Cholesky( A )
2: Pour i ← 1 à n faire
3:   S1 ← 0
4:   Pour j ← 1 à i-1 faire
5:     S1 ← S1 + |B(i,j)|²
6:   Fin Pour
7:   B(i,i) ← sqrt(A(i,i) - S1)
8:   Pour j ← 1 à i-1 faire
9:     B(j,i) ← 0
10:  Fin Pour
11:  Pour j ← i+1 à n faire
12:    S2 ← 0
13:    Pour k ← 1 à i-1 faire
14:      S2 ← S2 + B(j,k) * B(i,k)
15:    Fin Pour
16:    B(j,i) ← (A(j,i) - S2)/B(i,i)
17:  Fin Pour
18:  Fin Pour
19: Fin Fonction
    
```

### Exercice Travail à faire

Proposer une méthode permettant de tester la fonction **Cholesky**.

# Plan

- 1 Conditionnement
- 2 Méthodes directes
  - o Matrices particulières
    - o Matrices diagonales
    - o Matrices triangulaires inférieures
    - o Matrices triangulaires supérieures
  - o Exercices et résultats préliminaires
  - o Méthode de Gauss-Jordan
    - o Ecriture algébrique
  - o Factorisation LU
    - o Résultats théoriques
    - o Utilisation pratique
  - o Factorisation LDL\*
  - o Factorisation de Cholesky
    - o Résultats théoriques
    - o Résolution d'un système linéaire
    - o Algorithme : Factorisation positive de Cholesky
  - o Factorisation QR
    - o La transformation de Householder

**Definition : Matrice élémentaire de Householder**

Soit  $u \in \mathbb{C}^n$  tel que  $\|u\|_2 = 1$ . On appelle **matrice élémentaire de Householder** la matrice  $H(u) \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  définie par

$$H(u) = I - 2uu^* \tag{13}$$

**Exercice 8**

Soit  $u \in \mathbb{C}^n$  tel que  $\|u\|_2 = 1$ . On note  $H \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  la matrice définie par

$$H = I - 2uu^*$$

Q.1

1. Montrer que  $H$  est hermitienne.
2. Montrer que  $H$  est unitaire.

Soit  $x \in \mathbb{K}^n$ . On note  $x_{\parallel} = \text{proj}_u(x) \stackrel{\text{def}}{=} \langle u, x \rangle u$  et  $x_{\perp} = x - x_{\parallel}$ .

Q.2 Montrer que

$$H(x_{\perp} + x_{\parallel}) = x_{\perp} - x_{\parallel}$$

et

$$Hx = x, \quad \text{si } \langle x, u \rangle = 0.$$

On vient de démontrer:

**Propriété 2.1**

Toute matrice élémentaire de Householder est hermitienne et unitaire.

**Propriété 2.2**

Soient  $x \in \mathbb{K}^n$  et  $u \in \mathbb{K}^n$ ,  $\|u\|_2 = 1$ . On note  $x_{\parallel} = \text{proj}_u(x) \stackrel{\text{def}}{=} \langle u, x \rangle u$  et  $x_{\perp} = x - x_{\parallel}$ . On a alors

$$H(u)(x_{\perp} + x_{\parallel}) = x_{\perp} - x_{\parallel} \tag{14}$$

et

$$H(u)x = x, \quad \text{si } \langle x, u \rangle = 0. \tag{15}$$

**Exercice 9**

Soient  $a$  et  $b$  deux vecteurs non colinéaires de  $\mathbb{C}^n$  avec  $\|b\|_2 = 1$ . On va chercher  $\alpha \in \mathbb{C}$  et  $u \in \mathbb{C}^n$ ,  $\|u\|_2 = 1$ , vérifiant

$$H(u)a = \alpha b \tag{1}$$

Q.1 Montrer que si  $\alpha$  et  $u$  vérifient (1) alors

1. on a  $|\alpha| = \|a\|_2$
2. on a  $a - 2\langle u, a \rangle u = \alpha b$
3. on en déduit que  $|\langle u, a \rangle|^2 = \frac{\langle a, a \rangle - \alpha \langle a, b \rangle}{2}$

Nous allons maintenant établir une condition pour que (4) ait un sens.

Q.2 On suppose que  $\arg \alpha = -\arg(\langle a, b \rangle) [\pi]$

1. Montrer que  $\alpha \langle a, b \rangle \in \mathbb{R}$ .
2. Montrer que  $\langle a, a \rangle - \alpha \langle a, b \rangle \in \mathbb{R}^{*+}$ .

Q.3 Soient  $\alpha$  et  $u$  vérifiant (1). En déduire que si  $\arg \alpha = -\arg(\langle a, b \rangle) [\pi]$  alors  $u$  est donné par

$$u = \frac{1}{2\langle u, a \rangle} (a - \alpha b) \tag{5}$$

et  $\|u\|_2 = 1$ .

On vient de démontrer le résultat suivant.

### Théorème 2.4

Soient  $\mathbf{a}, \mathbf{b}$  deux vecteurs non colinéaires de  $\mathbb{C}^n$  avec  $\|\mathbf{b}\|_2 = 1$ . Soit  $\alpha \in \mathbb{C}$  tel que  $|\alpha| = \|\mathbf{a}\|_2$  et  $\arg \alpha = -\arg \langle \mathbf{a}, \mathbf{b} \rangle + \pi$ .  
On a alors

$$\mathbb{H} \left( \frac{\mathbf{a} - \alpha \mathbf{b}}{\|\mathbf{a} - \alpha \mathbf{b}\|_2} \right) \mathbf{a} = \alpha \mathbf{b}. \quad (16)$$

### Corollaire 2.3

Soit  $\mathbf{a} \in \mathbb{C}^n \setminus \{0\}$  non colinéaire à  $\mathbf{e}_1$ , premier vecteur de la base canonique de  $\mathbb{C}^n$ . En notant

$$\mathbf{u}_{\pm} \stackrel{\text{def}}{=} \frac{\mathbf{a} \pm \|\mathbf{a}\|_2 e^{i\theta} \mathbf{e}_1}{\|\mathbf{a} \pm \|\mathbf{a}\|_2 e^{i\theta} \mathbf{e}_1\|} \in \mathbb{C}^n, \quad \theta = \arg(a_1),$$

on a

$$\mathbb{H}(\mathbf{u}_{\pm}) \mathbf{a} = \mp \|\mathbf{a}\|_2 e^{i\theta} \mathbf{e}_1. \quad (17)$$

Preuve : Travail à faire

### Exercice 10

Soient  $\mathbf{a}$  et  $\mathbf{b}$  deux vecteurs non nuls et non colinéaires de  $\mathbb{C}^n$  avec  $\|\mathbf{b}\|_2 = 1$ .

- Q. 1 Ecrire la fonction algorithmique **Householder** permettant de retourner une matrice de Householder  $\mathbb{H}$  et  $\alpha \in \mathbb{C}$  tels que  $\mathbb{H}(\mathbf{u})\mathbf{a} = \alpha\mathbf{b}$ . Le choix du  $\alpha$  est fait par le paramètre  $\delta$  (0 ou 1) de telle sorte que  $\arg \alpha = -\arg \langle \mathbf{a}, \mathbf{b} \rangle + \delta\pi$  avec  $|\alpha| = \|\mathbf{a}\|_2$ .  
Des fonctions comme **dot**( $\mathbf{a}, \mathbf{b}$ ) (produit scalaire de deux vecteurs), **norm**( $\mathbf{a}$ ) (norme 2 d'un vecteur), **arg**( $z$ ) (argument d'un nombre complexe), **matprod**( $\mathbb{A}, \mathbb{B}$ ) (produit de deux matrices), **ctranspose**( $\mathbb{A}$ ) (adjoint d'une matrice), ... pourront être utilisées
- Q. 2 Proposer un programme permettant de tester cette fonction. On pourra utiliser la fonction **vecrand**( $n$ ) retournant un vecteur aléatoire de  $\mathbb{C}^n$ , les parties réelles et imaginaires de chacune de ses composantes étant dans  $]0, 1[$  (loi uniforme).
- Q. 3 Proposer un programme permettant de vérifier que  $\delta = 1$  est le "meilleur" choix.

**Objectif** : fonction algorithmique **Householder** retournant une matrice de Householder  $\mathbb{H}(\mathbf{u})$  et  $\alpha \in \mathbb{C}$  tels que

$$\mathbb{H}(\mathbf{u})\mathbf{a} = \alpha\mathbf{b}.$$

Si  $\mathbf{a}$  et  $\mathbf{b}$  dans  $\mathbb{C}^n$ , non nuls et non colinéaires, on a

$$\mathbf{u} = \frac{\mathbf{a} - \alpha\mathbf{b}}{\|\mathbf{a} - \alpha\mathbf{b}\|_2} \text{ avec } \alpha = \|\mathbf{a}\|_2 e^{i(\delta\pi - \arg \langle \mathbf{a}, \mathbf{b} \rangle)}, \delta \in \{0, 1\}.$$

fonctions disponibles: **dot**, **norm**, **arg**, **eye**, **matprod**, **ctranspose**

**Algorithme** Calcul du  $\alpha$  et de la matrice de Householder  $\mathbb{H}(\mathbf{u})$  telle que  $\mathbb{H}(\mathbf{u})\mathbf{a} = \alpha\mathbf{b}$ .

**Données** :  $\mathbf{a}, \mathbf{b}$  : deux vecteurs de  $\mathbb{C}^n$  non nuls et non colinéaires.  
 $\delta$  : 0 ou 1, permet de déterminer  $\alpha$ .

**Résultat** :  $\mathbb{H}$  : matrice de Householder dans  $\mathcal{M}_n(\mathbb{C})$ ,  
 $\alpha$  : nombre complexe, de module  $\|\mathbf{a}\|_2$  et d'argument  $-\arg \langle \mathbf{a}, \mathbf{b} \rangle + \delta\pi$ .

- 1: **Fonction**  $[\mathbb{H}, \alpha] \leftarrow \text{Householder}(\mathbf{a}, \mathbf{b}, \delta)$
- 2:  $ab \leftarrow \text{dot}(\mathbf{a}, \mathbf{b})$
- 3:  $\alpha \leftarrow \text{norm}(\mathbf{a}) * \exp(i * (\delta * \pi - \arg(ab)))$
- 4:  $\mathbf{u} \leftarrow \mathbf{a} - \alpha * \mathbf{b}$
- 5:  $\mathbf{u} \leftarrow \mathbf{u} / \text{norm}(\mathbf{u})$
- 6:  $\mathbb{H} \leftarrow \text{eye}(n) - 2 * \text{matprod}(\mathbf{u}, \text{ctranspose}(\mathbf{u}))$
- 7: **Fin Fonction**

$$\triangleright \text{dot}(\mathbf{a}, \mathbf{b}) = \sum_{i=1}^n \bar{a}_i b_i$$

Programme algorithmique vérifiant la fonction **Householder**:

- 1:  $n \leftarrow 100$
- 2:  $\mathbf{a} \leftarrow \text{vecrand}(n)$
- 3:  $\mathbf{b} \leftarrow \text{vecrand}(n)$
- 4:  $\mathbf{b} \leftarrow \mathbf{b} / \text{norm}(\mathbf{b}, 2)$
- 5:  $[\mathbb{H}, \alpha] \leftarrow \text{Householder}(\mathbf{a}, \mathbf{b}, 0)$
- 6:  $\text{error} \leftarrow \text{norm}(\mathbb{H} * \mathbf{a} - \alpha * \mathbf{b}, 2)$

**vecrand**( $n$ ) retourne un vecteur aléatoire de  $\mathbb{C}^n$  (loi uniforme  $[0, 1]$  sur parties réelles et imaginaires)

```

1:  $n \leftarrow 100$ 
2:  $\mathbf{a} \leftarrow \text{vecrand}(n)$ 
3:  $\mathbf{b} \leftarrow \mathbf{a} + 1e - 6 * \text{vecrand}(n)$ 
4:  $\mathbf{b} \leftarrow \mathbf{b} / \text{norm}(\mathbf{b}, 2)$ 
5:  $[\mathbb{H}_1, \alpha_1] \leftarrow \text{Householder}(\mathbf{a}, \mathbf{b}, 1)$ 
6:  $[\mathbb{H}_0, \alpha_0] \leftarrow \text{Householder}(\mathbf{a}, \mathbf{b}, 0)$ 
7:  $\text{error0} \leftarrow \text{norm}(\mathbb{H}_0 * \mathbf{a} - \alpha_0 * \mathbf{b}, 2) / (1 + \text{abs}(\alpha_0))$ 
8:  $\text{error1} \leftarrow \text{norm}(\mathbb{H}_1 * \mathbf{a} - \alpha_1 * \mathbf{b}, 2) / (1 + \text{abs}(\alpha_1))$ 

```

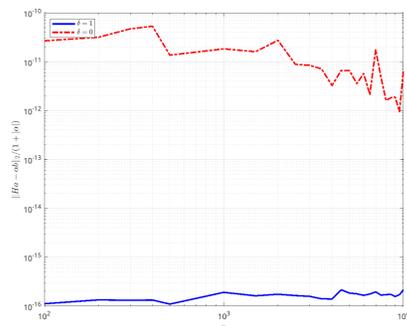


Figure: Choix de  $\delta$  dans Householder : erreur relative en norme  $L_2$

Meilleur choix:  $\delta = 1$ .

### Exercice 11

Soit  $n \geq 2$ .

( $\mathcal{P}_n$ )

Soit  $A_n \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  une matrice. Il existe une matrice unitaire  $U_n \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  et une matrice triangulaire supérieure  $R_n \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  telles que

$$U_n A_n = R_n. \quad (1)$$

Q.1 Démontrer par récurrence que  $\forall n \in \mathbb{N}, n \geq 2, (\mathcal{P}_n)$  est vraie.

Q.2 Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ . Montrer qu'il existe une matrice unitaire  $Q \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  et une matrice triangulaire supérieure  $R \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  telles que

$$A = QR.$$

( $\mathcal{Q}_n$ )

Soit  $A_n \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  une matrice. Il existe une matrice orthogonale  $U_n \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  et une matrice triangulaire supérieure  $R_n \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  telles que

$$U_n A_n = R_n. \quad (2)$$

Q.3 La proposition ( $\mathcal{Q}_n$ ) est-elle vérifiée pour tout  $n \geq 2$ ? Justifier.

Q.4

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ .

1 Montrer qu'il existe une matrice orthogonale  $Q \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  et une matrice triangulaire supérieure  $R \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  telles que

$$A = QR.$$

2 Montrer qu'il existe une matrice orthogonale  $Q \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  et une matrice triangulaire supérieure  $R \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  à coefficient diagonaux positifs ou nuls telles que

$$A = QR.$$

3 On suppose  $A$  inversible. Montrer qu'il existe une unique matrice orthogonale  $Q \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  et une unique matrice triangulaire supérieure  $R \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  à coefficient diagonaux strictement positifs telles que

$$A = QR.$$

### Théorème :



Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  une matrice. Il existe une matrice unitaire  $Q \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  et une matrice triangulaire supérieure  $R \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  telles que

$$A = QR. \quad (18)$$

Si  $A$  est réelle alors  $Q$  et  $R$  sont aussi réelles et l'on peut choisir  $Q$  de telle sorte que les coefficients diagonaux de  $R$  soient positifs. De plus, si  $A$  est inversible alors la factorisation est unique.

### Exercice 12

Soit  $A \in \mathcal{M}_{m+n}(\mathbb{C})$  la matrice bloc

$$A = \begin{pmatrix} m & n \\ U & F \\ E & V \end{pmatrix}.$$

On note  $\mathbf{v} = \mathbb{V}_{:,1} \in \mathbb{C}^n$  le premier vecteur colonne de  $\mathbb{V}$  et on suppose que  $\mathbf{v}$  est non nul et non colinéaire à  $\mathbf{e}_1^n$  (premier vecteur de la base canonique de  $\mathbb{C}^n$ ).

Q.1

Expliciter, en fonction de  $\mathbf{v}$ , le vecteur  $\mathbf{u} \in \mathbb{C}^n$  tel que

$$\mathbb{H}(\mathbf{u})\mathbf{v} = \alpha \mathbf{e}_1^n, \quad \text{avec } \mathbb{H}(\mathbf{u}) \stackrel{\text{def}}{=} \mathbb{I} - 2\mathbf{u}\mathbf{u}^*.$$

Q.2

Soient  $\mathbf{x} \in \mathbb{C}^m$  et  $\mathbf{y} \in \mathbb{C}^n$ . On pose  $\mathbf{w} = \begin{pmatrix} \mathbf{x} \\ \mathbf{y} \end{pmatrix} \in \mathbb{C}^{m+n}$ . Déterminer  $\mathbb{H}(\mathbf{w})$  en fonction de  $\mathbb{H}(\mathbf{x})$  et de  $\mathbb{H}(\mathbf{y})$ .

Q.3

On pose  $\mathbf{w} = \begin{pmatrix} \mathbf{0}_m \\ \mathbf{u} \end{pmatrix} \in \mathbb{C}^{m+n}$ .

1 Déterminer  $\mathbb{H}(\mathbf{w})A$  en fonction de  $\mathbb{H}(\mathbf{u})$ .

2 Que peut-on dire de particulier sur le bloc (2, 2) de  $\mathbb{H}(\mathbf{w})A$ ?

### Lemme

Soit  $A \in \mathcal{M}_{m+n}(\mathbb{C})$  une matrice bloc

$$A = \begin{pmatrix} m & n \\ \text{U} & \text{F} \\ \text{E} & \text{V} \end{pmatrix}.$$

On pose  $\mathbf{v} = \mathbb{V}_{:,1} \in \mathbb{C}^n$  le premier vecteur colonne de  $\mathbb{V}$ , et on suppose qu'il existe  $i \in \llbracket 2, n \rrbracket$  tel que  $v_i = \mathbb{V}_{i,1} \neq 0$ . Soit  $\mathbf{u} \in \mathbb{C}^n$  le vecteur défini par

$$\mathbf{u} = \frac{\mathbf{v} - \alpha \mathbf{e}_1}{\|\mathbf{v} - \alpha \mathbf{e}_1\|} \text{ avec } \alpha = -\|\mathbf{v}\|_2 e^{i \arg(v_i)}$$

où  $\mathbf{e}_1$  est le premier vecteur de la base canonique de  $\mathbb{C}^n$ .

En notant  $\mathbf{w} = \begin{pmatrix} \mathbf{0}_m \\ \mathbf{u} \end{pmatrix} \in \mathbb{C}^{m+n}$ , on a alors

$$\mathbb{H}(\mathbf{w})A = \left( \begin{array}{c|c} \text{U} & \text{F} \\ \text{E} & \mathbb{H}(\mathbf{u})\mathbb{V} \end{array} \right) \text{ avec } \mathbb{H}(\mathbf{u})\mathbb{V} = \begin{bmatrix} \alpha & \bullet & \dots & \bullet \\ 0 & \bullet & \dots & \bullet \\ \vdots & \bullet & \dots & \bullet \\ \vdots & \bullet & \dots & \bullet \\ 0 & \bullet & \dots & \bullet \end{bmatrix}.$$

### Exercice 13

- Q. 1 Ecrire une fonction `FactQR` permettant de calculer la factorisation QR d'une matrice  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$ .  
On pourra utiliser la fonction `Householder` (voir Exercice 10, page 4).
- Q. 2 Ecrire un programme permettant de tester cette fonction.