

# Chapitre IV

## Résolution de systèmes linéaires

### Plan

#### 1 Conditionnement

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

#### 2 Méthodes directes

- Matrices diagonales
- Matrices triangulaires inférieures
- Matrices triangulaires supérieures
- Ecriture algébrique

#### 3 Méthodes itératives

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

Résoudre

$$Ax = b$$

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

$$Ax = b \iff MAx = Mb.$$

- **Méthodes itératives** : On cherche  $B$  et  $c$ ,

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

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

# 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

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

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

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

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

# 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 1.1**

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 2:

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

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

## Plan

- 1 Conditionnement
  - Résultats théoriques
  - Utilisation pratique
- 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
- 3 Méthodes itératives

## Système diagonal

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

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

**Algorithm** Fonction `RSLMATDIAG` permettant de résoudre le système linéaire à matrice diagonale inversible

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

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

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

- 1: **Fonction**  $\mathbf{x} \leftarrow \text{RSLMATDIAG}(\mathbb{A}, \mathbf{b})$
- 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  $\mathbb{A} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  triangulaire inférieure inversible ( $A_{i,j} = 0$  si  $i < j$ )

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

$\mathbb{A}$  inversible  $\iff$

Navigation icons

## Système triangulaire inférieure

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

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

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

Navigation icons

## Système triangulaire inférieure

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

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

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

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

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

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

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  $\mathbb{A}x = b$  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

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

**Algorithm** Fonction `RSLTRIINF` permettant de résoudre le système linéaire triangulaire inférieur inversible

$$\mathbb{A}x = b.$$

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

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


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

- 1: Fonction  $x \leftarrow \text{RSLTRIINF}(\mathbb{A}, b)$
- 2: Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire
- 3:  $S \leftarrow 0$
- 4: Pour  $j \leftarrow 1$  à  $i-1$  faire
- 5:  $S \leftarrow S + A(i,j) * x(j)$
- 6: Fin Pour
- 7:  $x(i) \leftarrow (b(i) - S) / A(i,i)$
- 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**  
Ecrire la fonction `RSLTriSUP` permettant de résoudre le système triangulaire supérieure  $Ax = b$ .

# 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
- 3 Méthodes itératives
  - Factorisation LDL\*
  - Factorisation de Cholesky
    - Résultats théoriques
    - Résolution d'un système linéaire
    - Algorithme : Factorisation positive de Cholesky
  - Factorisation QR
    - La transformation de Householder



 **Lemme 3.1:**   
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  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ ,

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

 **Lemme 3.2:**   
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

$$EAe_1 = A_{1,1}e_1 \tag{3}$$

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

 **Théorème 4: 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

$$A = UTU^* \tag{4}$$

# 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
- 3 Méthodes itératives
  - 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

# Algorithme de Gauss-Jordan

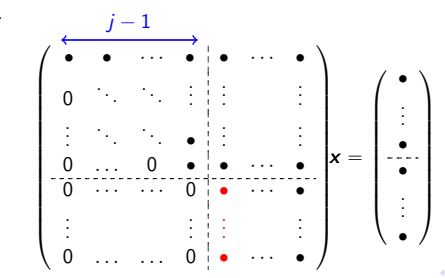
$Ax = b \iff Ux = f$

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.



- **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.

---

**Algorithm** Algorithme de Gauss-Jordan formel pour la résolution de  $Ax = b$

- 1: **Pour**  $j \leftarrow 1$  à  $n - 1$  **faire**
- 2: Rechercher l'indice  $k$  de la ligne du pivot (sur la colonne  $j$ ,  $k \in \llbracket j, n \rrbracket$ )
- 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.

---

**Algorithm** Algorithme de Gauss-Jordan avec fonctions pour la résolution de  $Ax = b$

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

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

- 1: **Fonction**  $x \leftarrow \text{RSLGAUSS}(A, b)$
- 2: **Pour**  $j \leftarrow 1$  à  $n - 1$  **faire**
- 3:  $k \leftarrow \text{CHERCHEINDPIVOT}(A, j)$  ▷ à écrire
- 4:  $[A, b] \leftarrow \text{PERMLIGNESYS}(A, b, j, k)$  ▷ à écrire
- 5: **Pour**  $i \leftarrow j + 1$  à  $n$  **faire**
- 6:  $[A, b] \leftarrow \text{COMBLIGNESYS}(A, b, j, i, -A(i, j)/A(j, j))$  ▷ à écrire
- 7: **Fin Pour**
- 8: **Fin Pour**
- 9:  $x \leftarrow \text{RSLTRISUP}(A, b)$  ▷ déjà écrite
- 10: **Fin Fonction**

**Algorithm** Recherche d'un pivot pour l'algorithme de Gauss-Jordan.

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

```
1: Fonction  $k \leftarrow$  CHERCHEINDPIVOT ( $A, j$ )
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
```

**Algorithm** Permutte deux lignes d'une matrice et d'un vecteur.

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

```
1: Fonction  $[A, b] \leftarrow$  PERMUTTESYSS ( $A, b, j, k$ )
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
```

**Algorithm** Combinaison linéaire  $L_i \leftarrow L_i + \alpha L_j$  appliqué à une matrice et à un vecteur.

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

**Résultat :**  $A$  et  $b$  modifiés.

```
1: Fonction  $[A, b] \leftarrow$  COMBLIGNESYSS ( $A, b, j, i, \alpha$ )
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 1: Méthode de Gauss, écriture algébrique** 

Soit  $A \in M_n(\mathbb{C})$  inversible.

**Q.1** Montrer qu'il existe une matrice  $G \in M_n(\mathbb{C})$  telle que  $|\det(G)| = 1$  et  $GAe_1 = \alpha e_1$  avec  $\alpha \neq 0$  et  $e_1$  premier vecteur de la base canonique de  $\mathbb{C}^n$ .

**Q.2**

- Montrer par récurrence sur l'ordre des matrices que pour toute matrice  $A_n \in M_n(\mathbb{C})$  inversible, il existe une matrice  $S_n \in M_n(\mathbb{C})$  telle que  $|\det S_n| = 1$  et  $S_n A_n = U_n$  avec  $U_n$  matrice triangulaire supérieure inversible.
- Soit  $b \in \mathbb{C}^n$ . En supposant connue la décomposition précédente  $S_n A_n = U_n$ , expliquer comment résoudre le système  $A_n x = b$ .

**Q.3** Que peut-on dire si  $A$  est non inversible?

**Indication :** utiliser les Lemmes 3.1 et 3.2.

## 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
- 3 Méthodes itératives

On a donc démontré le théorème suivant

 **Théorème 5**

Soit  $A$  une matrice carrée, inversible ou non. Il existe (au moins) une matrice inversible  $G$  telle que  $GA$  soit triangulaire supérieure.



### Exercice: Factorisation LU

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  une matrice dont les sous-matrices principales d'ordre  $i$ , notées  $\Delta_i$ ,  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$  (voir Definition B.48, page 99) sont inversibles.

Montrer qu'il existe des matrices  $E^{[k]} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$ ,  $k \in \llbracket 1, n-1 \rrbracket$ , triangulaires inférieures à diagonale unité telles que la matrice  $U$  définie par

$$U = E^{[n-1]} \dots E^{[1]} A$$

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 6: 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 et une unique matrice  $U \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  triangulaire supérieure (*upper triangular* en anglais) inversible telles que

$$A = LU.$$

preuve :

- **Existence** : exercice précédent  $U = E^{[n-1]} \dots E^{[1]} A$

$$L = \left( E^{[n-1]} \dots E^{[1]} \right)^{-1}$$

- **Unicité** :  $A = L_1 U_1 = L_2 U_2 \dots$

### Exercice 2

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

### Corollaire 6.1:



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

**preuve** :  $A$  hermitienne définie positive alors toutes ses sous-matrices principales sont définies positives et donc inversibles.

### Remarque 2

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 7: 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 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

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

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

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

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

- 1: **Fonction**  $x \leftarrow \text{RSLFACTLU}(A, b)$
- 2:  $[L, U] \leftarrow \text{FACTLU}(A)$  ▷ Factorisation LU
- 3:  $y \leftarrow \text{RSLTRIINF}(L, b)$  ▷ Résolution du système  $Ly = b$
- 4:  $x \leftarrow \text{RSLTRISUP}(U, y)$  ▷ Résolution du système  $Ux = y$
- 5: **Fin Fonction**

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

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

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

On connaît  $A$ , on cherche  $L$  et  $U$

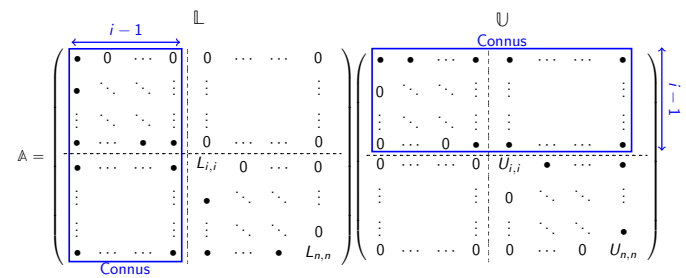


Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  admettant une factorisation  $LU$ .

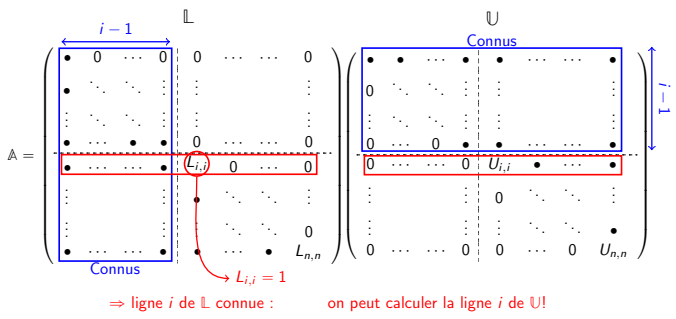
$$\begin{pmatrix} A_{1,1} & A_{1,2} & \dots & A_{1,n} \\ A_{2,1} & A_{2,2} & \dots & A_{2,n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{n,1} & A_{n,2} & \dots & A_{n,n} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & \dots & 0 \\ L_{2,1} & 1 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & \vdots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

- **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  $L$
- ...

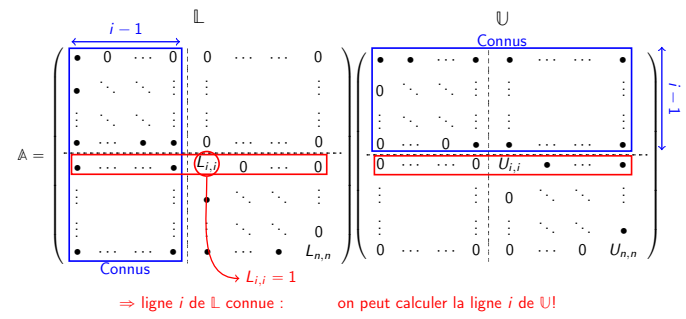
Par récurrence, en supposant connues les  $(i-1)$  premières colonnes de  $L$  et les  $(i-1)$  premières lignes de  $U$ .



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



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



On cherche  $U_{i,j} \forall j \in [i, n]$ .

$$A_{i,j} \stackrel{\text{def}}{=} \sum_{k=1}^n L_{i,k} U_{k,j} = \sum_{k=1}^{i-1} \overbrace{L_{i,k} U_{k,j}}^{\text{connus}} + \overbrace{L_{i,i} U_{i,j}}^{=1} + \sum_{k=i+1}^n \overbrace{L_{i,k} U_{k,j}}^{=0}$$

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

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

$$A = \begin{pmatrix} \begin{matrix} \overbrace{0 \dots 0}^{i-1} & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 \end{matrix} & \begin{matrix} 0 \\ \vdots \\ L_{i,i} \\ \vdots \\ 0 \end{matrix} & \dots & \begin{matrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{matrix} \\ \hline \begin{matrix} \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \end{matrix} & \begin{matrix} \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \end{matrix} & \dots & \begin{matrix} \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \end{matrix} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \begin{matrix} \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \end{matrix} & \begin{matrix} \dots \\ \vdots \\ U_{i,i} \\ \vdots \\ \dots \end{matrix} & \dots & \begin{matrix} \dots \\ \vdots \\ 0 \\ \vdots \\ \dots \end{matrix} \\ \hline \begin{matrix} \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \end{matrix} & \begin{matrix} \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \end{matrix} & \dots & \begin{matrix} \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \end{matrix} \end{pmatrix}$$

⇒ colonne  $i$  de  $\mathbb{U}$  connue : on peut calculer la colonne  $i$  de  $\mathbb{L}$ !

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

$$A = \begin{pmatrix} \begin{matrix} \overbrace{0 \dots 0}^{i-1} & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 \end{matrix} & \begin{matrix} 0 \\ \vdots \\ L_{i,i} \\ \vdots \\ 0 \end{matrix} & \dots & \begin{matrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{matrix} \\ \hline \begin{matrix} \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \end{matrix} & \begin{matrix} \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \end{matrix} & \dots & \begin{matrix} \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \end{matrix} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \begin{matrix} \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \end{matrix} & \begin{matrix} \dots \\ \vdots \\ U_{i,i} \\ \vdots \\ \dots \end{matrix} & \dots & \begin{matrix} \dots \\ \vdots \\ 0 \\ \vdots \\ \dots \end{matrix} \\ \hline \begin{matrix} \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \end{matrix} & \begin{matrix} \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \end{matrix} & \dots & \begin{matrix} \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \end{matrix} \end{pmatrix}$$

⇒ colonne  $i$  de  $\mathbb{U}$  connue : on peut calculer la colonne  $i$  de  $\mathbb{L}$ !

On cherche  $L_{j,i} \forall j \in [i+1, n]$ , ( $L_{i,i} = 1$ )

$$A_{j,i} \stackrel{\text{def}}{=} \sum_{k=1}^n L_{j,k} U_{k,i} = \sum_{k=1}^{i-1} \overbrace{L_{j,k} U_{k,i}}^{\text{connu}} + \overbrace{L_{j,i} U_{i,i}}^{\text{connu}} + \sum_{k=i+1}^n L_{j,k} \overbrace{U_{k,i}}^{=0}$$

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

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

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  $\mathcal{R}_2$

```

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:   $L_{j,i} \leftarrow 1$ 
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  $\mathcal{R}_3$

```

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:   $L_{j,i} \leftarrow 1$ 
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  $\mathcal{R}_3$

```

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:   $L_{j,i} \leftarrow 1$ 
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  $\mathcal{R}_4$

```

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:   $L_{j,i} \leftarrow 1$ 
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  $M_n(\mathbb{K})$  dont les sous-matrices principales sont inversibles.

**Résultat :** **L** : matrice de  $M_n(\mathbb{K})$  triangulaire inférieure avec  $L_{i,i} = 1, \forall i \in [1, n]$

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

```

1: Fonction [L, U] ← FactLU ( A )
2:   U ← 0n
3:   L ← In
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) ← (Aj,i - S2) / U(i, i)
18:    Fin Pour
19:  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
- 3 Méthodes itératives
  - 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

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 8: 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

$$A = LDL^* \tag{9}$$

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

 **Corollaire 8.1:**  ★★★★★

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
  - 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
- 3 Méthodes itératives

 **Definition**

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: Factorisation de Cholesky**  ★★★★★

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

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

$$\mathbb{A}\mathbf{x} = \mathbf{b} \quad (\iff \mathbb{B}\mathbb{B}^*\mathbf{x} = \mathbf{b}) \quad (10)$$

est équivalent à

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

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

$$\mathbb{A}\mathbf{x} = \mathbf{b} \quad (\iff \mathbb{B}\mathbb{B}^*\mathbf{x} = \mathbf{b}) \quad (10)$$

est équivalent à

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

$$\mathbb{B}^*\mathbf{x} = \mathbf{y} \quad (11)$$

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

$$\mathbb{B}\mathbf{y} = \mathbf{b}. \quad (12)$$

### Algorithme de résolution de systèmes linéaires par Cholesky

**Algorithm** Fonction `RSLCHOLESKY` permettant de résoudre, par une factorisation de Cholesky positive, le système linéaire

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

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

**Données :**  $\mathbb{A}$  : 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**  $\mathbf{x} \leftarrow \text{RSLCHOLESKY}(\mathbb{A}, \mathbf{b})$
- 2:  $\mathbb{B} \leftarrow \text{CHOLESKY}(\mathbb{A})$  ▷ 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  $\mathbb{A} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  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

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

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  $B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  triangulaire inférieure avec  $B_{i,i} \in \mathbb{R}^{+*}, \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ , telle que

$$A = BB^*$$

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  $B$  est donc déterminée)  
 $\implies$  calcul 1ère colonne de  $B$ .

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

$$A = BB^*$$

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

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

Peut-on calculer la colonne  $i$  de  $B$ ?

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

Or  $B$  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  $B$  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  $B$  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  $j \leftarrow 1$  à  $i - 1$  faire
- 4:  $B_{j,i} \leftarrow 0$
- 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

### 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  $j \leftarrow 1$  à  $i - 1$  faire
- 4:  $B_{j,i} \leftarrow 0$
- 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

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

- 1: Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire
- 2:  $S_1 \leftarrow \sum_{j=1}^{i-1} |B_{i,j}|^2$
- 3:  $B_{i,i} \leftarrow (A_{i,i} - S_1)^{1/2}$
- 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
- 8:  $S_2 \leftarrow \sum_{k=1}^{i-1} B_{j,k} \overline{B_{i,k}}$
- 9:  $B_{j,i} \leftarrow \frac{1}{B_{i,i}} (A_{j,i} - S_2)$ .
- 10: Fin Pour
- 11: Fin Pour

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

- 1: Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire
- 2:  $S_1 \leftarrow \sum_{j=1}^{i-1} |B_{i,j}|^2$
- 3:  $B_{i,i} \leftarrow (A_{i,i} - S_1)^{1/2}$
- 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
- 8:  $S_2 \leftarrow \sum_{k=1}^{i-1} B_{j,k} \overline{B_{i,k}}$
- 9:  $B_{j,i} \leftarrow \frac{1}{B_{i,i}} (A_{j,i} - S_2)$ .
- 10: Fin Pour
- 11: Fin Pour

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

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

**Algorithm** Fonction **CHOLESKY** permettant de calculer la matrice  $B$ , dite 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 Fonction
19: Fin Fonction

```



### Exercice 3

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

## 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

### 3 Méthodes itératives

### ♥ Définition: 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


$$H(u) = I - 2uu^* \quad (13)$$



### Propriété:

Toute matrice élémentaire de Householder est hermitienne et unitaire.



 **Propriété:** 

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

$$\mathbb{H}(\mathbf{u})(\mathbf{x}_{\perp} + \mathbf{x}_{\parallel}) = \mathbf{x}_{\perp} - \mathbf{x}_{\parallel}. \quad (14)$$


et

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

 **Théorème:** 

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

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

 **Exercice:** 



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.

 **Corollaire 8.2:** 

Soit  $\mathbf{a} \in \mathbb{C}^n$  avec  $a_1 \neq 0$  et  $\exists j \in \llbracket 2, n \rrbracket$  tel que  $a_j \neq 0$ . Soient  $\theta = \arg a_1$  et

$$\mathbf{u}_{\pm} = \frac{\mathbf{a} \pm \|\mathbf{a}\|_2 e^{i\theta} \mathbf{e}_1}{\|\mathbf{a} \pm \|\mathbf{a}\|_2 e^{i\theta} \mathbf{e}_1\|}$$

Alors

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

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

 **Théorème 9:**  

Soit  $\mathbb{A} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  une matrice. Il existe une matrice unitaire  $\mathbb{Q} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  produit d'au plus  $n - 1$  matrices de Householder et une matrice triangulaire supérieure  $\mathbb{R} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  telles que

$$\mathbb{A} = \mathbb{Q}\mathbb{R}. \quad (18)$$

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



### Exercice: Algorithmique



**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 54, page 78).

**Q.2** Ecrire un programme permettant de tester cette 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
- 3 Méthodes itératives