

Analyse Numérique I*

Sup'Galilée, Ingénieurs MACS, 1ère année / L3 MIM

François Cuvelier

Laboratoire d'Analyse Géométrie et Applications
Institut Galilée
Université Paris XIII.

2024/10/24

Chapitre IV

Résolution de systèmes linéaires

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 transformation de Householder

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

Résoudre

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

Le calcul de la matrice inverse \mathbb{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 \mathbb{M} inversible tel que $\mathbb{M}\mathbb{A}$ *facilement* inversible

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

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

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

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

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

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

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

Exemple de R.S. Wilson

Soient

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

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

$$\mathbb{A}\mathbf{x} = \mathbf{b} \quad \Longleftrightarrow \quad \mathbf{x}^t = (1, 1, 1, 1)$$

$$\begin{aligned} \mathbb{A}\mathbf{u} = (\mathbf{b} + \Delta\mathbf{b}) \quad &\Longleftrightarrow \quad \mathbf{u}^t = \left(\frac{91}{50}, -\frac{9}{25}, \frac{27}{20}, \frac{79}{100} \right) \\ &\approx (1.8, -0.36, 1.3, 0.79) \end{aligned}$$

$$(\mathbb{A} + \Delta\mathbb{A})\mathbf{v} = \mathbf{b} \quad \Longleftrightarrow \quad \mathbf{v}^t = (-81, 137, -34, 22)$$

$$\begin{aligned} (\mathbb{A} + \Delta\mathbb{A})\mathbf{y} = (\mathbf{b} + \Delta\mathbf{b}) \quad &\Longleftrightarrow \quad \mathbf{y}^t = \left(-\frac{18283543}{461600}, \frac{31504261}{461600}, -\frac{3741501}{230800}, \frac{5235241}{461600} \right) \\ &\approx (-39.61, 68.25, -16.21, 11.34) \end{aligned}$$

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

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

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?

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



Théorème :



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

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

Supposons $\mathbf{b} \neq \mathbf{0}$, alors l'inégalité

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

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



Théorème :

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

$$\mathbb{A}\mathbf{x} = \mathbf{b} \text{ et } (\mathbb{A} + \Delta\mathbb{A})(\mathbf{x} + \Delta\mathbf{x}) = \mathbf{b}.$$

Supposons $\mathbf{b} \neq \mathbf{0}$, alors on a

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

Remarque 1.1

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

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

Système diagonal

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

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

Algorithme 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
```

Système triangulaire inférieur

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

Système triangulaire inférieur

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

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

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

Système triangulaire inférieur

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

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

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

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

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

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

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

Algorithme 2 \mathcal{R}_0

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

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**

$$\left. \begin{array}{l} 2: S \leftarrow \sum_{j=1}^{i-1} A_{i,j} x_j \\ 3: x_i \leftarrow (b_i - S)/A_{i,i} \end{array} \right\}$$

4: **Fin Pour**

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

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:

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

4: **Fin Pour**

Algorithme 2 \mathcal{R}_3

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

2: $S \leftarrow 0$

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

4: $S \leftarrow S + A(i, j) * x(j)$

5: **Fin Pour**

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

7: **Fin Pour**

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

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  $\mathbf{x} \leftarrow \text{RSLTriInf}(\mathbb{A}, \mathbf{b})$ 
2:   Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire
3:      $S \leftarrow 0$ 
4:     Pour  $j \leftarrow 1$  à  $i - 1$  faire
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 ($A_{i,j} = 0$ 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 $Ax = b$.

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

Exercice 2 : Travail à faire *Matrice de permutation*

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

Q. 1 *Représenter cette matrice et la définir proprement.*

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

Q. 2

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

Q. 3

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

Exercice 3 : Matrice d'élimination

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

$$\mathbb{E}[\mathbf{v}] = \left(\begin{array}{c|cccc} 1 & 0 & \dots & \dots & 0 \\ \hline -v_2/v_1 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & 0 & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ -v_n/v_1 & 0 & \dots & 0 & 1 \end{array} \right) \quad (1)$$

Q. 1

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

Soit $\mathbb{A} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$ avec $A_{1,1} \neq 0$. On note $\mathbf{A}_{:,j}$ le j -ème vecteur colonne de \mathbb{A} et $\mathbf{A}_{i,:}$ son i -ème vecteur ligne. On pose $\mathbf{A}_1 = \mathbf{A}_{:,1}$.

Q. 2

- ① Calculer $\tilde{\mathbb{A}} = \mathbb{E}[\mathbf{A}_1]\mathbb{A}$ en fonction des vecteurs lignes de \mathbb{A} .
- ② Montrer que la première colonne de $\tilde{\mathbb{A}}$ est le vecteur $(A_{1,1}, 0, \dots, 0)^t$ i.e.

$$\mathbb{E}[\mathbf{A}_1]\mathbb{A}\mathbf{e}_1 = A_{1,1}\mathbf{e}_1 \quad (2)$$

où \mathbf{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 $\mathbb{P}_n^{[i,j]} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ la matrice identité dont on a permuté les lignes i et j . Alors la matrice $\mathbb{P}_n^{[i,j]}$ est symétrique et orthogonale. Pour toute matrice $\mathbb{A} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$,

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



Lemme : *matrice d'élimination*

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

$$\mathbb{E} \mathbb{A} \mathbf{e}_1 = A_{1,1} \mathbf{e}_1 \quad (3)$$

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

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

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

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.

$$\left(\begin{array}{cccc|cccc} & \xleftarrow{j-1} & & & & & & \\ \bullet & \bullet & \dots & \bullet & \bullet & \dots & \bullet & \\ 0 & \ddots & \ddots & \vdots & \vdots & & \vdots & \\ \vdots & \ddots & \ddots & \bullet & \vdots & & \vdots & \\ 0 & \dots & 0 & \bullet & \bullet & \dots & \bullet & \\ \hline 0 & \dots & \dots & 0 & \color{red}{\bullet} & \dots & \bullet & \\ \vdots & & & \vdots & \color{red}{\vdots} & & \vdots & \\ 0 & \dots & \dots & 0 & \color{red}{\bullet} & \dots & \bullet & \end{array} \right) x = \left(\begin{array}{c} \bullet \\ \vdots \\ \bullet \\ \hline \bullet \\ \vdots \\ \bullet \end{array} \right)$$

- **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.

$$\left(\begin{array}{cccc|cccc} \bullet & \bullet & \dots & \bullet & \bullet & \dots & \bullet & \\ 0 & \ddots & \ddots & \vdots & \vdots & & \vdots & \\ \vdots & \ddots & \ddots & \bullet & \vdots & & \vdots & \\ 0 & \dots & 0 & \bullet & \bullet & \dots & \bullet & \\ \hline 0 & \dots & \dots & 0 & \bullet & \dots & \bullet & \\ \vdots & & & \vdots & \vdots & & \vdots & \\ 0 & \dots & \dots & 0 & \bullet & \dots & \bullet & \end{array} \right) \mathbf{x} = \left(\begin{array}{c} \bullet \\ \vdots \\ \bullet \\ \vdots \\ \bullet \\ \vdots \end{array} \right)$$

$\xleftarrow{j-1}$

Algorithme Algorithme de Gauss-Jordan formel pour la résolution de $\mathbb{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$

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

Algorithme Algorithme de Gauss-Jordan avec fonctions pour la résolution de $\mathbb{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$

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

Exercice 4 Méthode de Gauss, écriture algébrique



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

Q. 1

Montrer qu'il existe une matrice $G \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$ telle que $|\det(G)| = 1$ et $GA\mathbf{e}_1 = \alpha\mathbf{e}_1$ 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 $A_n \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$ inversible, il existe une matrice $S_n \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$ telle que $|\det S_n| = 1$ et $S_n A_n = U_n$ avec U_n matrice triangulaire supérieure inversible.
- ② Soit $\mathbf{b} \in \mathbb{C}^n$. En supposant connue la décomposition précédente $S_n A_n = U_n$, expliquer comment résoudre le système $A_n \mathbf{x} = \mathbf{b}$.

Q. 3

Que peut-on dire si 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 G telle que GA soit triangulaire supérieure.

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

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 Δ_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 $U_{i,i} = \det \Delta_i / (U_{1,1} \times \cdots \times U_{i-1,i-1})$, $\forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket$.



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

$$A\mathbf{x} = \mathbf{b} \iff LU\mathbf{x} = \mathbf{b} \quad (6)$$

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: $[\mathbb{L}, \mathbb{U}] \leftarrow \text{FactLU}(\mathbb{A})$

3: $\mathbf{y} \leftarrow \text{RSLTriInf}(\mathbb{L}, \mathbf{b})$

4: $\mathbf{x} \leftarrow \text{RSLTriSup}(\mathbb{U}, \mathbf{y})$

5: **Fin Fonction**

▷ Factorisation LU

▷ Résolution du système $\mathbb{L}\mathbf{y} = \mathbf{b}$

▷ Résolution du système $\mathbb{U}\mathbf{x} = \mathbf{y}$

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

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

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

On connaît A , on cherche L et U

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

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

- **Etape 1 :**

- On connaît la **première ligne** de $L \implies$ on peut calculer la **première ligne** de U

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

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

• **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

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

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

- **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 .

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

• 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 .

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

- **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 \mathbb{L} et les $(i - 1)$ premières lignes de \mathbb{U} .

$$\mathbb{A} = \left(\begin{array}{c|cccc} \text{Connus} & \begin{matrix} \bullet & 0 & \cdots & 0 \\ \bullet & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \bullet & \cdots & \bullet & \bullet \end{matrix} & 0 & \cdots & \cdots & 0 \\ \hline & L_{i,i} & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & 0 \\ \bullet & \bullet & \cdots & \bullet & L_{n,n} \end{array} \right) \left(\begin{array}{c|cccc} \text{Connus} & \begin{matrix} \bullet & \bullet & \cdots & \bullet \\ 0 & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & \bullet \end{matrix} & \begin{matrix} \bullet & \cdots & \cdots & \bullet \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \bullet & \cdots & \cdots & \bullet \end{matrix} \\ \hline & 0 & \cdots & 0 & U_{i,i} \\ \vdots & \vdots & \vdots & 0 & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \bullet \\ 0 & \cdots & \cdots & 0 & U_{n,n} \end{array} \right)$$

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

The diagram illustrates the construction of the matrix A from the matrices L and U . The matrix A is shown as a block matrix with a blue box labeled "Connus" of size $(i-1) \times (i-1)$ and a red box labeled $L_{i,i}$ on the diagonal. The matrix L is a block lower triangular matrix with a blue box labeled "Connus" of size $(i-1) \times (i-1)$ and a red box labeled $L_{i,i}$ on the diagonal. The matrix U is a block upper triangular matrix with a blue box labeled "Connus" of size $(i-1) \times (i-1)$ and a red box labeled $U_{i,i}$ on the diagonal. A red arrow points from the $L_{i,i}$ box to the text $L_{i,i} = 1$.

⇒ ligne i de \mathbb{L} connue :

on peut calculer la ligne i de U !

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

$$\mathbb{A} = \left(\begin{array}{c|c} \begin{array}{ccc} \xrightarrow{i-1} \\ \begin{array}{cccc} \bullet & 0 & \cdots & 0 \\ \bullet & \diagdown & & \\ \vdots & & \ddots & \\ \bullet & \cdots & \bullet & \bullet \\ \vdots & & & \vdots \\ \bullet & \cdots & \cdots & \bullet \end{array} & \begin{array}{cccc} 0 & \cdots & \cdots & 0 \\ \vdots & & & \vdots \\ 0 & \cdots & \cdots & 0 \\ \bullet & \cdots & \cdots & \bullet \\ \vdots & & & \vdots \\ \bullet & \cdots & \cdots & \bullet \end{array} \\ \text{Connus} & L_{n,n} \end{array} & \begin{array}{c|c} \begin{array}{ccc} \xrightarrow{i-1} \\ \begin{array}{cccc} \bullet & \bullet & \cdots & \bullet \\ 0 & \diagdown & & \\ \vdots & & \ddots & \\ 0 & \cdots & 0 & \bullet \\ \vdots & & & \vdots \\ 0 & \cdots & \cdots & 0 \end{array} & \begin{array}{cccc} \bullet & \cdots & \cdots & \bullet \\ \vdots & & & \vdots \\ U_{i,i} & \bullet & \cdots & \bullet \\ 0 & \cdots & 0 & \bullet \\ \vdots & & & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & U_{n,n} \end{array} \\ \text{Connus} & U_{n,n} \end{array} \end{array} \right)$$

$L_{i,i}$ (circled in red)
 $\Rightarrow L_{i,i} = 1$

\Rightarrow ligne i de \mathbb{L} connue : on peut calculer la ligne i de \mathbb{U} !

On cherche $U_{i,j} \forall j \in \llbracket i, n \rrbracket$.

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

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

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

$$\mathbb{A} = \left(\begin{array}{c|ccc} & \xrightarrow{i-1} & & & \\ \hline \begin{array}{c} \bullet \quad 0 \quad \cdots \quad 0 \\ \bullet \quad \ddots \quad \ddots \quad \bullet \\ \vdots \quad \ddots \quad \ddots \quad \bullet \\ \bullet \quad \cdots \quad \bullet \end{array} & \begin{array}{c} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{array} & \cdots & \cdots & 0 \\ \hline \begin{array}{c} \bullet \quad \cdots \quad \bullet \\ \vdots \\ \bullet \end{array} & \begin{array}{c} L_{i,i} \\ \vdots \\ \bullet \end{array} & 0 & \cdots & 0 \\ \hline & & & & \\ \hline \begin{array}{c} \bullet \quad \cdots \quad \bullet \\ \vdots \\ \bullet \end{array} & \begin{array}{c} \vdots \\ \vdots \\ \bullet \end{array} & & & L_{n,n} \end{array} \right) \left(\begin{array}{c|ccc} & & & & \\ \hline \begin{array}{c} \bullet \quad \bullet \quad \cdots \quad \bullet \\ 0 \quad \ddots \quad \ddots \quad \bullet \\ 0 \quad \cdots \quad 0 \end{array} & \begin{array}{c} \bullet \\ \vdots \\ \bullet \end{array} & \cdots & \cdots & \bullet \\ \hline \begin{array}{c} 0 \quad \cdots \quad 0 \\ \vdots \\ 0 \end{array} & \begin{array}{c} U_{i,i} \\ \vdots \\ 0 \end{array} & \bullet & \cdots & \bullet \\ \hline & & & & \\ \hline \begin{array}{c} \vdots \\ \vdots \\ 0 \end{array} & \begin{array}{c} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{array} & & & U_{n,n} \end{array} \right)$$

$\xrightarrow{i-1}$
 $\xrightarrow{i-1}$

Connus
Connus

\Rightarrow 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} .

$$\mathbb{A} = \left(\begin{array}{c|ccc} \mathbb{L} & & & \\ \hline \begin{array}{c} \text{Connus} \\ \begin{array}{cccc} \bullet & 0 & \cdots & 0 \\ \bullet & \ddots & \ddots & \\ \vdots & \ddots & \ddots & \\ \bullet & \cdots & \bullet & \bullet \end{array} \\ \hline \begin{array}{cccc} \bullet & \cdots & \bullet & \\ \vdots & & & \\ \vdots & & & \\ \bullet & \cdots & \bullet & \end{array} \end{array} & \begin{array}{c} 0 \\ \vdots \\ \vdots \\ 0 \\ \hline L_{i,i} \\ \vdots \\ \bullet \\ \bullet \end{array} & \begin{array}{c} \cdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \cdots \\ 0 \\ \cdots \\ \ddots \\ \ddots \\ \bullet \end{array} & \begin{array}{c} 0 \\ \vdots \\ \vdots \\ 0 \\ \cdots \\ \cdots \\ 0 \\ L_{n,n} \end{array} \end{array} \right) \left(\begin{array}{c|ccc} \mathbb{U} & & & \\ \hline \begin{array}{c} \text{Connus} \\ \begin{array}{cccc} \bullet & \bullet & \cdots & \bullet \\ 0 & \ddots & \ddots & \\ \vdots & \ddots & \ddots & \\ 0 & \cdots & 0 & \bullet \end{array} \\ \hline \begin{array}{cccc} 0 & \cdots & 0 & \bullet \\ \vdots & & & \\ \vdots & & & \\ 0 & \cdots & 0 & \end{array} \end{array} & \begin{array}{c} \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \hline U_{i,i} \\ \vdots \\ 0 \\ 0 \end{array} & \begin{array}{c} \cdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \cdots \\ \cdots \\ \ddots \\ \ddots \\ \bullet \end{array} & \begin{array}{c} \bullet \\ \vdots \\ \vdots \\ \bullet \\ \cdots \\ \cdots \\ 0 \\ U_{n,n} \end{array} \end{array} \right)$$

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

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

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

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

En résumé, à l'étape i :

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

$$U_{i,j} = 0, \quad \forall j \in \llbracket 1, i-1 \rrbracket,$$

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

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

$$L_{j,i} = 0, \quad \forall j \in \llbracket 1, i-1 \rrbracket,$$

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

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

Algorithme 9 \mathcal{R}_0

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

Algorithme 9 \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 \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}

$$U_{i,j} = 0, \quad \forall j \in \llbracket 1, i-1 \rrbracket,$$

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

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

$$L_{j,i} = 0, \quad \forall j \in \llbracket 1, i-1 \rrbracket,$$

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

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

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: $L_{i,i} \leftarrow 1$
- 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

$$U_{i,j} \leftarrow A_{i,j} - \sum_{k=1}^{i-1} L_{i,k} U_{k,j}$$

- 6:
- 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

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

- 13:
- 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

$$\left\{ \begin{array}{l} S_1 \leftarrow \sum_{k=1}^{i-1} L_{i,k} U_{k,j} \\ U_{i,j} \leftarrow A_{i,j} - S_1 \end{array} \right.$$

- 6:
- 7:
- 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

$$\left\{ \begin{array}{l} S_2 \leftarrow \sum_{k=1}^{i-1} L_{j,k} U_{k,i} \\ L_{j,i} \leftarrow \frac{1}{U_{i,i}} (A_{j,i} - S_2) \end{array} \right.$$

- 14:
- 15:
- 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:    $L_{i,i} \leftarrow 1$ 
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 \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 \mathbb{L} et \mathbb{U} dites matrice de factorisation \mathbb{LU} associée à la matrice \mathbb{A} , telle que

$$\mathbb{A} = \mathbb{L}\mathbb{U}$$

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

Résultat : \mathbb{L} : matrice de $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ triangulaire inférieure avec $L_{i,i} = 1, \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket$

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

```
1: Fonction [ $\mathbb{L}, \mathbb{U}$ ]  $\leftarrow$  FactLU(  $\mathbb{A}$  )
2:    $\mathbb{U} \leftarrow \mathbb{O}_n$ 
3:    $\mathbb{L} \leftarrow \mathbb{I}_n$ 
4:   Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire
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  $j \leftarrow i + 1$  à  $n$  faire
13:       $S_2 \leftarrow 0$ 
14:      Pour  $k \leftarrow 1$  à  $i - 1$  faire
15:         $S_2 \leftarrow S_2 + L(j, k) * U(k, i)$ 
16:      Fin Pour
17:       $L(j, i) \leftarrow (A(j, i) - S_2) / U(i, i).$ 
18:    Fin Pour
19:  Fin Pour
20: Fin Fonction
```

$\triangleright \mathbb{O}_n$ matrice nulle $n \times n$
 $\triangleright \mathbb{I}_n$ matrice identité $n \times n$
 \triangleright Calcul de la ligne i de \mathbb{U}
 \triangleright Calcul de la colonne i de \mathbb{L}

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* $\mathbb{L}\mathbb{D}\mathbb{L}^*$



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

$$A = \mathbb{L}\mathbb{D}\mathbb{L}^* \quad (9)$$

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



Corollaire 2.2 : *Exercice 6*,



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

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

♥ Definition 2.1

Une **factorisation régulière de Cholesky** d'une matrice $\mathbb{A} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$ est une factorisation $\mathbb{A} = \mathbb{B}\mathbb{B}^*$ où \mathbb{B} est une matrice triangulaire inférieure inversible.

Si les coefficients diagonaux de \mathbb{B} sont positifs, on parle alors d'une **factorisation positive de Cholesky**.



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



La matrice $\mathbb{A} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$ admet une factorisation régulière de Cholesky **si et seulement si** la matrice \mathbb{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

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

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

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

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 linéaire par Cholesky

Algorithme 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:    $\mathbb{B} \leftarrow \text{Cholesky}(\mathbb{A})$ 
3:    $\mathbf{y} \leftarrow \text{RSLTriInf}(\mathbb{B}, \mathbf{b})$ 
4:    $\mathbb{U} \leftarrow \text{MatAdjointe}(\mathbb{B})$ 
5:    $\mathbf{x} \leftarrow \text{RSLTriSup}(\mathbb{U}, \mathbf{y})$ 
6: Fin Fonction
```

- ▷ Factorisation positive de Cholesky
 - ▷ Résolution du système $\mathbb{B}\mathbf{y} = \mathbf{b}$
- ▷ Calcul de la matrice adjointe de \mathbb{B}
 - ▷ Résolution du système $\mathbb{B}^*\mathbf{x} = \mathbf{y}$

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

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

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

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

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

- 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

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

- 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 \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 $B_{j,i}$, $\forall j \in \llbracket i+1, n \rrbracket$.

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

Comme \mathbb{L} est triangulaire inférieure on obtient

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

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

$$\begin{aligned} B_{j,i} &= \frac{1}{B_{i,i}} \left(A_{j,i} - \sum_{k=1}^{i-1} B_{j,k} \overline{B_{i,k}} \right), \quad \forall j \in \llbracket i+1, n \rrbracket \\ B_{j,i} &= 0, \quad \forall j \in \llbracket 1, i-1 \rrbracket. \end{aligned}$$

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**

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

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

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

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

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**

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

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**

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

7:

8: **Fin Pour**

9: **Fin Pour**

Algorithme 11 \mathcal{R}_3

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

$$2: \left\{ \begin{array}{l} S_1 \leftarrow \sum_{j=1}^{i-1} |B_{i,j}|^2 \end{array} \right.$$

$$3: B_{i,i} \leftarrow (A_{i,i} - S_1)^{1/2}$$

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**

$$8: \left\{ \begin{array}{l} S_2 \leftarrow \sum_{k=1}^{i-1} B_{j,k} \overline{B_{i,k}} \end{array} \right.$$

$$9: B_{j,i} \leftarrow \frac{1}{B_{i,i}} (A_{j,i} - S_2).$$

10: **Fin Pour**

11: **Fin Pour**

Algorithme 11 \mathcal{R}_3

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

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

2:

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

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

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

6: **Fin Pour**

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

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

8:

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

10: **Fin Pour**

11: **Fin Pour**

Algorithme 11 \mathcal{R}_4

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

$$S_1 \leftarrow 0$$

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

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

5: **Fin Pour**

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

7: **Pour** $j \leftarrow 1$ à $i - 1$ **faire**

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

9: **Fin Pour**

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

$$S_2 \leftarrow 0$$

12: **Pour** $k \leftarrow 1$ à $i - 1$ **faire**

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

14: **Fin Pour**

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

16: **Fin Pour**

17: **Fin Pour**

Algorithme Fonction **Cholesky** permettant de calculer la matrice \mathbb{B} , dite matrice de factorisation positive de Cholesky associée à la matrice \mathbb{A} , telle que $\mathbb{A} = \mathbb{B}\mathbb{B}^*$.

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

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

```
1: Fonction B ← Cholesky( A )
2:   Pour i ← 1 à n faire
3:      $S_1 \leftarrow 0$ 
4:     Pour j ← 1 à i - 1 faire
5:        $S_1 \leftarrow S_1 + |B(i, j)|^2$ 
6:     Fin Pour
7:      $B(i, i) \leftarrow \text{sqrt}(A(i, i) - S_1)$ 
8:     Pour j ← 1 à i - 1 faire
9:        $B(j, i) \leftarrow 0$ 
10:    Fin Pour
11:    Pour j ← i + 1 à n faire
12:       $S_2 \leftarrow 0$ 
13:      Pour k ← 1 à i - 1 faire
14:         $S_2 \leftarrow S_2 + B(j, k) * \overline{B(i, k)}$ 
15:      Fin Pour
16:       $B(j, i) \leftarrow (A(j, i) - S_2) / B(i, i).$ 
17:    Fin Pour
18:  Fin Pour
19: Fin Fonction
```

Exercice Travail à faire

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

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

♥ Definition : *Matrice élémentaire de Householder*

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

$$\mathbb{H}(\mathbf{u}) = \mathbb{I} - 2\mathbf{u}\mathbf{u}^*. \quad (13)$$

Exercice 8

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

$$\mathbb{H} = \mathbb{I} - 2\mathbf{u}\mathbf{u}^*.$$

Q. 1

- ① Montrer que \mathbb{H} est hermitienne.
- ② Montrer que \mathbb{H} est unitaire.

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

Q. 2

Montrer que

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

et

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

On vient de démontrer:



Propriété 2.1

Toute matrice élémentaire de Householder est hermitienne et unitaire.



Propriété 2.2

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

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

Exercice 9

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

$$\mathbb{H}(\mathbf{u})\mathbf{a} = \alpha\mathbf{b}. \quad (1)$$

Q. 1

Montrer que si α et \mathbf{u} vérifient (1) alors

① on a

$$|\alpha| = \|\mathbf{a}\|_2 \quad (2)$$

② on a

$$\mathbf{a} - 2\langle \mathbf{u}, \mathbf{a} \rangle \mathbf{u} = \alpha \mathbf{b} \quad (3)$$

③ on en déduit que

$$|\langle \mathbf{u}, \mathbf{a} \rangle|^2 = \frac{\langle \mathbf{a}, \mathbf{a} \rangle - \alpha \langle \mathbf{a}, \mathbf{b} \rangle}{2} \quad (4)$$

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

Q. 2

On suppose que $\arg \alpha = -\arg(\langle \mathbf{a}, \mathbf{b} \rangle) \in [\pi]$

① Montrer que $\alpha \langle \mathbf{a}, \mathbf{b} \rangle \in \mathbb{R}$.

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

Q. 3

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

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

et $\|\mathbf{u}\|_2 = 1$.

On vient de démontrer le résultat suivant.

Théorème 2.4

Soient \mathbf{a} , \mathbf{b} deux vecteurs non nuls et 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 $\mathbf{a} \in \mathbb{C}^n$ non nulle et non colinéaire à \mathbf{e}_1 , premier vecteur de la base canonique de \mathbb{C}^n . Alors, le vecteur $\mathbf{u} \in \mathbb{C}^n$ donné par

$$\mathbf{u} = \frac{\mathbf{a} - \|\mathbf{a}\|_2 e^{i \arg(\mathbf{a}_1)} \mathbf{e}_1}{\|\mathbf{a} - \|\mathbf{a}\|_2 e^{i \arg(\mathbf{a}_1)} \mathbf{e}_1\|_2}$$

est bien défini et on a

$$\mathbb{H}(\mathbf{u})\mathbf{a} = -\|\mathbf{a}\|_2 e^{i \arg(\mathbf{a}_1)} \mathbf{e}_1. \quad (17)$$

Preuve :  Travail à faire



Exercice 10

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

Q. 1

Soit $\alpha \in \mathbb{C}$ tel que $|\alpha| = \|\mathbf{a}\|_2$ et $\arg(\alpha) = -\arg(\langle \mathbf{a}, \mathbf{b} \rangle) + \delta\pi$ avec $\delta \in \llbracket 0, 1 \rrbracket$.

- ① On suppose que $\mathbf{a} = \lambda \mathbf{b}$, $\lambda \in \mathbb{C}^*$, (i.e. \mathbf{a} et \mathbf{b} colinéaires). Exprimer $\mathbf{a} - \alpha \mathbf{b}$ en fonction de λ et \mathbf{b} .
- ② Que peut-on dire si \mathbf{a} est nul?

Q. 2

Ecrire la fonction algorithmique **Householder** de paramètres \mathbf{a} , \mathbf{b} et $\delta \in \llbracket 0, 1 \rrbracket$ retournant une matrice $\mathbb{S} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$ unitaire et $\alpha \in \mathbb{C}$ telles que

- si $\mathbf{a} - \langle \mathbf{b}, \mathbf{a} \rangle \mathbf{b} = 0$ (i.e. \mathbf{a} nul ou colinéaire à \mathbf{b}) alors \mathbb{S} est la matrice identité et $\alpha = 0$,
- sinon α est le nombre complexe défini en **Q. 1** (dépendant de δ) et \mathbb{S} est la matrice élémentaire de Householder

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

telle que $\mathbb{S}\mathbf{a} = \alpha \mathbf{b}$.

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), **eye**(n) (matrice identité de $\mathcal{M}_n(\mathbb{C})$), **matprod**(\mathbb{A}, \mathbb{B}) (produit de deux matrices), **ctranspose**(\mathbb{A}) (adjoint d'une matrice), ... pourront être utilisés

Q. 3

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. 4

Proposer un programme permettant de vérifier que $\delta = 1$ est le "meilleur" choix.

Algorithme fonction $[\mathbb{S}, \alpha] \leftarrow \text{Householder}(\mathbf{a}, \mathbf{b}, \delta)$.

Retourne une matrice $\mathbb{S} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$ unitaire et $\alpha \in \mathbb{C}$ telles que

- si $\mathbf{a} - \langle \mathbf{b}, \mathbf{a} \rangle \mathbf{b} = 0$ (i.e. \mathbf{a} nul ou colinéaire à \mathbf{b}) alors \mathbb{S} est la matrice identité et $\alpha = 0$,
- sinon α est le nombre complexe défini par

$$|\alpha| = \|\mathbf{a}\|_2 \quad \text{et} \quad \arg(\alpha) = -\arg(\langle \mathbf{a}, \mathbf{b} \rangle) + \delta\pi,$$

et, \mathbb{S} est la matrice élémentaire de Householder

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

telle que $\mathbb{S}\mathbf{a} = \alpha \mathbf{b}$.**Données :** \mathbf{a}, \mathbf{b} : deux vecteurs de \mathbb{C}^n non nuls et non colinéaires. δ : 0 ou 1, permet de déterminer α .**Résultat :** \mathbb{S} : matrice de Householder ou identité dans $\mathcal{M}_n(\mathbb{C})$, α : nombre complexe, de module $\|\mathbf{a}\|_2$ et d'argument $-\arg(\langle \mathbf{a}, \mathbf{b} \rangle) + \delta\pi$.1: **Fonction** $[\mathbb{S}, \alpha] \leftarrow \text{Householder}(\mathbf{a}, \mathbf{b}, \delta)$ 2: $\text{ba} \leftarrow \text{dot}(\mathbf{b}, \mathbf{a})$ $\triangleright \text{dot}(\mathbf{b}, \mathbf{a}) : \mathbf{b}^* \mathbf{a}$ 3: **Si** $\text{norm}(\mathbf{a} - \text{ba} * \mathbf{b}) < 1e - 15$ **alors**4: $\mathbb{S} \leftarrow \text{eye}(n)$, $\alpha \leftarrow 0$ 5: **Sinon**6: $\alpha \leftarrow \text{norm}(\mathbf{a}) * \exp(i * (\delta * \pi + \arg(\text{ba})))$ 7: $\mathbf{u} \leftarrow \mathbf{a} - \alpha * \mathbf{b}$ 8: $\mathbf{u} \leftarrow \mathbf{u} / \text{norm}(\mathbf{u})$ 9: $\mathbb{S} \leftarrow \text{eye}(n) - 2 * \text{matprod}(\mathbf{u}, \text{ctranspose}(\mathbf{u}))$ 10: **Fin Si**11: **Fin Fonction**

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:  $\text{error} \leftarrow \text{norm}(\mathbb{H} * \mathbf{a} - \alpha * \mathbf{b}, 2)$ 
```

$\text{vecrand}(n)$ 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:  $\mathbf{b} \leftarrow \mathbf{a} + \text{tol} * \text{vecrand}(n)$ 
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:  $\text{error1} \leftarrow \text{norm}(\mathbb{H}_1 * \mathbf{a} - \alpha_1 * \mathbf{b}, 2) / (1 + \text{abs}(\alpha_1))$ 

```

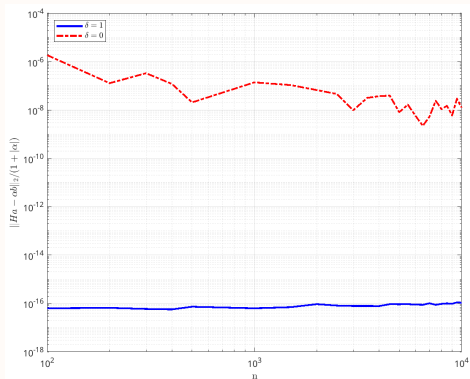


Figure: Choix de δ dans **Householder** : erreur relative en norme L_2 avec $\text{tol} = 1\text{e} - 12$



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 $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$. 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 : *Factorisation* QR



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

$$\mathbb{A} = \begin{array}{c} m \\ n \end{array} \left(\begin{array}{c|c} \mathbb{U} & \mathbb{F} \\ \hline \mathbb{E} & \mathbb{V} \end{array} \right).$$

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 $\mathbf{u} \in \mathbb{C}^n$, $\|\mathbf{u}\|_2 = 1$, 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 $\mathbb{H}(\mathbf{w})\mathbb{A}$ en fonction de $\mathbb{H}(\mathbf{u})$.
- ② Que peut-on dire de particulier sur le bloc (2,2) de $\mathbb{H}(\mathbf{w})\mathbb{A}$?

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

$$A = \begin{array}{c} m \\ n \end{array} \left(\begin{array}{c|c} U & F \\ \hline E & V \end{array} \right).$$

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

$$\mathbf{u} = \frac{\mathbf{v} - \alpha \mathbf{e}_1}{\|\mathbf{v} - \alpha \mathbf{e}_1\|} \text{ avec } \alpha = -\|\mathbf{v}\|_2 e^{i \arg(v_1)}$$

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

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

Exercice 13

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

Q. 1

Expliquer comment construire une matrice $H \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$ unitaire, produit d'au plus $n - 1$ matrices élémentaires de Householder, et, $R \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$, triangulaire supérieure telles $HA = R$.

Q. 2

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 ??, page ??).

Q. 3

Ecrire un programme permettant de tester cette fonction. On dispose des fonctions:

- **MatRand**(m, n) retournant une matrice aléatoire de $\mathcal{M}_{m,n}(\mathbb{C})$ chacune des parties imaginaires et réelles de ses éléments étant une variable aléatoire suivant la loi uniforme $[0, 1]$.
- **NormInf**(A) retournant la norme infinie d'une matrice carrée A .

Objectif: transformer $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$ en une matrice triangulaire supérieure à l'aide de $(n - 1)$ matrices unitaires $(H^{[j]})_{j=1}^{n-1}$.

$$\forall j \in \llbracket 1, n - 1 \rrbracket, A^{[j]} \stackrel{\text{def}}{=} H^{[j]} A^{[j-1]}, \text{ avec } A^{[0]} = A.$$

pour avoir

$$A^{[n-1]} = H^{[n-1]} \dots H^{[1]} A \text{ triangulaire supérieure.}$$

Etape 1,

$$A^{[0]} = \begin{pmatrix} \boxed{\begin{matrix} A_{1,1} \\ A_{2,1} \\ \vdots \\ A_{n,1} \end{matrix}} & \begin{matrix} A_{1,2} & \dots & A_{1,n} \\ A_{2,2} & \dots & A_{2,n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{n,2} & \dots & A_{n,n} \end{matrix} \end{pmatrix} \hookrightarrow A^{[1]} \stackrel{\text{def}}{=} H_1 A^{[0]} = \left(\begin{array}{c|cccc} \alpha_1 & \bullet & \dots & \dots & \bullet \\ \hline 0 & \bullet & \dots & \dots & \bullet \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \bullet & \dots & \dots & \bullet \end{array} \right).$$

- Si

Etape j ,

$$\mathbb{A}^{[j-1]} = \begin{pmatrix} \begin{array}{c|c} \begin{matrix} \xrightarrow{j-1} \\ \alpha_1 \cdot \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \\ 0 \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \\ \cdot \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \\ 0 \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \end{matrix} & \begin{matrix} \xrightarrow{n-(j-1)} \\ \cdot \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \\ \cdot \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \\ \cdot \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \\ \cdot \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \end{matrix} \\ \hline \begin{matrix} 0 \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \quad 0 \\ \cdot \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \\ \cdot \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \\ 0 \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \quad 0 \end{matrix} & \begin{matrix} \cdot \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \\ \cdot \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \\ \cdot \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \\ \cdot \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \end{matrix} \end{array} \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{v} \in \mathbb{C}^{n-(j-1)}$$

$$\hookrightarrow \mathbb{A}^{[j]} = \mathbb{H}^{[j]} \mathbb{A}^{[j-1]} =$$

$$\begin{pmatrix} \begin{array}{c|c} \begin{matrix} \xrightarrow{j-1} \\ \alpha_1 \cdot \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \\ 0 \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \\ \cdot \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \\ 0 \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \end{matrix} & \begin{matrix} \xrightarrow{n-(j-1)} \\ \cdot \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \\ \cdot \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \\ \cdot \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \\ \cdot \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \end{matrix} \\ \hline \begin{matrix} 0 \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \quad 0 \\ \cdot \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \\ \cdot \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \\ 0 \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \quad 0 \end{matrix} & \begin{matrix} \cdot \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \\ \cdot \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \\ \alpha_j \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \\ 0 \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \\ 0 \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \end{matrix} \end{array} \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{v} \in \mathbb{C}^{n-(j-1)}$$