Analyse Numérique I

Sup'Galilée, Ingénieurs MACS, 1ère année

François Cuvelier

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

2022/10/10

Chapitre IV

Résolution de systèmes linéaires

Plan

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

Résoudre

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

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 $\mathbb{MA}$ *facilement* inversible

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

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

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

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

Conditionnement

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

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

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

$$\begin{aligned}
\mathbb{A}\boldsymbol{x} = \boldsymbol{b} \quad &\Longleftrightarrow \quad \boldsymbol{x}^{\mathrm{t}} = (1, 1, 1, 1) \\
\mathbb{A}\boldsymbol{u} = (\boldsymbol{b} + \boldsymbol{\Delta b}) \quad &\Longleftrightarrow \quad \boldsymbol{u}^{\mathrm{t}} = \left(\frac{91}{50}, -\frac{9}{25}, \frac{27}{20}, \frac{79}{100}\right) \\
&\qquad\qquad \approx (1.8, -0.36, 1.3, 0.79) \\
(\mathbb{A} + \Delta\mathbb{A})\boldsymbol{v} = \boldsymbol{b} \quad &\Longleftrightarrow \quad \boldsymbol{v}^{\mathrm{t}} = (-81, 137, -34, 22) \\
(\mathbb{A} + \Delta\mathbb{A})\boldsymbol{y} = (\boldsymbol{b} + \boldsymbol{\Delta b}) \quad &\Longleftrightarrow \quad \boldsymbol{y}^{\mathrm{t}} = \left(-\frac{18283543}{461600}, \frac{31504261}{461600}, -\frac{3741501}{230800}, \frac{5235241}{461600}\right) \\
&\qquad\qquad \approx (-39.61, 68.25, -16.21, 11.34)
\end{aligned}$$

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

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

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

Non, pas forcément!

Le système linéaire prédédent 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'entrainent qu'une variation *raisonnable* de la solution.

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

Definition 1.1

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

$$\mathrm{cond}(\mathbb{A}) = \|\mathbb{A}\| \left\|\mathbb{A}^{-1}\right\|.$$

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

Proposition: 

Soit $\mathbb{A}$ une matrice régulière. On a les propriétés suivantes

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

Théorème 2:

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

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

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

$$\frac{\|\boldsymbol{\Delta x}\|}{\|\boldsymbol{x}\|} \leqslant \operatorname{cond}(\mathbb{A}) \frac{\|\boldsymbol{\Delta b}\|}{\|\boldsymbol{b}\|}$$

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

Théorème: 

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

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

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

$$\frac{\|\boldsymbol{\Delta x}\|}{\|\boldsymbol{x}+\boldsymbol{\Delta x}\|}\leqslant \operatorname{cond}(\mathbb{A})\frac{\|\Delta\mathbb{A}\|}{\|\mathbb{A}\|}.$$

Remarque 2.1

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

Plan

Système diagonal

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

$$x_i = b_i / A_{i,i}, \quad \forall i \in [\![1, n]\!]. \tag{1}$$

Algorithm Fonction RSLMatDiag permettant de résoudre le système linéaire à matrice diagonale inversible

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

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

1: **Fonction** $\boldsymbol{x} \leftarrow$ RSLMatDiag ($\mathbb{A}, \boldsymbol{b}$)
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 $i < j$)

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

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

Système triangulaire inférieur

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

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

$$\mathbb{A} \text{ inversible} \iff A_{i,i} \neq 0, \forall i \in [\![1, n]\!]$$

Système triangulaire inférieur

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

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

$$\mathbb{A} \text{ inversible} \iff A_{i,i} \neq 0, \forall i \in [\![1, n]\!]$$

Soit $i \in [\![1, n]\!]$, $\quad (\mathbb{A}\boldsymbol{x})_i = b_i, \iff \sum_{j=1}^{n} A_{i,j} x_j = b_i.$

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

$$x_i = \frac{1}{A_{i,i}} \left(b_i - \sum_{j=1}^{i-1} A_{i,j} x_j \right), \ \forall i \in [\![1, n]\!]. \tag{2}$$

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

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

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

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

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

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

3: **Fin Pour**

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

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

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**

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

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

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

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

4: **Fin Pour**

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

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

1: **Pour** $i \leftarrow 1$ **à** n **faire**
2: $\quad S \leftarrow \sum_{j=1}^{i-1} A_{i,j} x_j$
3: $\quad x_i \leftarrow (b_i - S)/A_{i,i}$
4: **Fin Pour**

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

1: **Pour** $i \leftarrow 1$ **à** n **faire**
2: $\quad S \leftarrow 0$
3: $\quad$ **Pour** $j \leftarrow 1$ **à** $i - 1$ **faire**
4: $\quad\quad S \leftarrow S + A(i, j) * x(j)$
5: $\quad$ **Fin Pour**
6: $\quad x_i \leftarrow (b_i - S)/A_{i,i}$
7: **Fin Pour**

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

Algorithm Fonction RSLTriInf permettant de résoudre le système linéaire triangulaire inférieur inversible

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

Données : $\mathbb{A}$: matrice triangulaire de $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ inférieure inversible.
$\boldsymbol{b}$: vecteur de $\mathbb{K}^n$.
Résultat : $\boldsymbol{x}$: vecteur de $\mathbb{K}^n$.

1: **Fonction** $\boldsymbol{x} \leftarrow$ RSLTriInf ($\mathbb{A}, \boldsymbol{b}$)
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 $\mathbb{A} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ triangulaire supérieure inversible ($A_{i,j} = 0$ si $i > j$)

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

Exercice

Ecrire la fonction RSLTriSup permettant de résoudre le système triangulaire supérieure $\mathbb{A}\boldsymbol{x} = \boldsymbol{b}$.

Plan

Lemme 3.1:

Soit $(i,j) \in [\![1,n]\!]^2$. On note $\mathbb{P}_n^{[i,j]} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ la matrice identitée 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 3.2:

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

$$\mathbb{E}\mathbb{A}\boldsymbol{e}_1 = A_{1,1}\boldsymbol{e}_1 \tag{3}$$

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

Théorème 4: Décomposition de Schur

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

$$\mathbb{A} = \mathbb{U}\mathbb{T}\mathbb{U}^* \tag{4}$$

Plan

Algorithme de Gauss-Jordan

$$\mathbb{A}\boldsymbol{x} = \boldsymbol{b} \iff \mathbb{U}\boldsymbol{x} = \boldsymbol{f}$$

où $\mathbb{U}$ 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. A l'étape 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

$$\overbrace{\quad\quad}^{j-1}$$

$$\left(\begin{array}{cccc:ccc} \bullet & \bullet & \cdots & \bullet & \bullet & \cdots & \bullet \\ 0 & \ddots & \ddots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \bullet & \vdots & & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & \bullet & \bullet & \cdots & \bullet \\ \hdashline 0 & \cdots & \cdots & 0 & \bullet & \cdots & \bullet \\ \vdots & & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & \cdots & \cdots & 0 & \bullet & \cdots & \bullet \end{array}\right) \boldsymbol{x} = \left(\begin{array}{c} \bullet \\ \vdots \\ \bullet \\ \hdashline \bullet \\ \vdots \\ \bullet \end{array}\right)$$

$$\Longleftrightarrow$$

$$\overbrace{\quad\quad}^{j}$$

$$\left(\begin{array}{cccc:ccc} \bullet & \bullet & \cdots & \bullet & \bullet & \cdots & \bullet \\ 0 & \ddots & \ddots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \bullet & \vdots & & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & \bullet & \bullet & \cdots & \bullet \\ \hdashline 0 & \cdots & \cdots & 0 & \bullet & \cdots & \bullet \\ \vdots & & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & \cdots & \cdots & 0 & \bullet & \cdots & \bullet \end{array}\right) \boldsymbol{x} = \left(\begin{array}{c} \bullet \\ \vdots \\ \bullet \\ \hdashline \bullet \\ \vdots \\ \bullet \end{array}\right)$$

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

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

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

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

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

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

Données : $\mathbb{A}$: matrice de $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$.
j : entier, $1 \leqslant j \leqslant n$.
Résultat : k : entier, indice ligne pivot

```
1: Fonction k ← CherchеIndPivot ( 𝔸, j )
2:    k ← j, pivot ← |𝔸(j, j)|
3:    Pour i ← j + 1 à n faire
4:       Si |𝔸(i, j)| > pivot alors
5:          k ← i
6:          pivot ← |𝔸(i, j)|
7:       Fin Si
8:    Fin Pour
9: Fin Fonction
```

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

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

```
1: Fonction [𝔸, b] ← PermLignesSys ( 𝔸, b, j, k )
2:    Pour l ← 1 à n faire
3:       t ← 𝔸(j, l)
4:       𝔸(j, l) ← 𝔸(k, l)
5:       𝔸(k, l) ← t
6:    Fin Pour
7:    t ← b(j), b(j) ← b(k), b(k) ← t
8: Fin Fonction
```

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

Données : $\mathbb{A}$: matrice de $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$.
$\boldsymbol{b}$: vecteur de $\mathbb{K}^n$.
j, i : entiers, $1 \leqslant j, i \leqslant n$.
alpha : scalaire de $\mathbb{K}$
Résultat : $\mathbb{A}$ et $\boldsymbol{b}$ modifiés.

```
1: Fonction [𝔸, b] ← CombLignesSys ( 𝔸, b, j, i, α )
2:    Pour k ← 1 à n faire
3:       𝔸(i, k) ← 𝔸(i, k) + α ∗ 𝔸(j, k)
4:    Fin Pour
5:    b(i) ← b(i) + αb(j)
6: Fin Fonction
```

Exercice 1: Méthode de Gauss, écriture algébrique

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

Q.1 *Montrer qu'il existe une matrice $\mathbb{G} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$ telle que $|\det(\mathbb{G})| = 1$ et $\mathbb{G}\mathbb{A}\boldsymbol{e}_1 = \alpha \boldsymbol{e}_1$ avec $\alpha \neq 0$ et $\boldsymbol{e}_1$ premier vecteur de la base canonique de C^n.*

Q.2

1. *Montrer par récurrence sur l'ordre des matrices que pour toute matrice $\mathbb{A}_n \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$ inversible, il existe une matrice $\mathbb{S}_n \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$ telle que $|\det \mathbb{S}_n| = 1$ et $\mathbb{S}_n\mathbb{A}_n = \mathbb{U}_n$ avec $\mathbb{U}_n$ matrice triangulaire supérieure inversible.*
2. *Soit $\boldsymbol{b} \in \mathbb{C}^n$. En supposant connue la décompostion précédente $\mathbb{S}_n\mathbb{A}_n = \mathbb{U}_n$, expliquer comment résoudre le système $\mathbb{A}_n\boldsymbol{x} = \boldsymbol{b}$.*

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

Indication : utiliser les Lemmes 3.1 et 3.2.

On a donc démontré le théorème suivant

Théorème 5

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

Plan

Exercice: Factorisation $\mathbb{LU}$

Soit $\mathbb{A} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$ une matrice dont les sous-matrices principales d'ordre i, notées Δ_i, $i \in [\![1, n]\!]$ (voir Definition B.48, page 207) sont inversibles. Montrer qu'il existe des matrices $\mathbb{E}^{[k]} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$, $k \in [\![1, n-1]\!]$, triangulaires inférieures à diagonale unité telles que la matrice $\mathbb{U}$ définie par

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

soit triangulaire supérieure avec $U_{i,i} = \det \Delta_i / (U_{1,1} \times \cdots \times U_{i-1,i-1})$, $\forall i \in [\![1, n]\!]$.

Théorème 6: Factorisation $\mathbb{LU}$

Soit $\mathbb{A} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$ une matrice dont les sous-matrices principales sont inversibles alors il existe une unique matrice $\mathbb{L} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$ triangulaire inférieure (*lower triangular* en anglais) à diagonale unité et une unique matrice $\mathbb{U} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$ triangulaire supérieure (*upper triangular* en anglais) inversible telles ques

$$\mathbb{A} = \mathbb{LU}.$$

preuve :

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

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

- **Unicité :** $\mathbb{A} = \mathbb{L}_1 \mathbb{U}_1 = \mathbb{L}_2 \mathbb{U}_2$ ...

Exercice 2

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

Corollaire 6.1:

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

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

Remarque 6.2

Si la matrice $\mathbb{A} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$ 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 $\mathbb{LU}$ avec permutations

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

$$\mathbb{PA} = \mathbb{LU}. \tag{5}$$

Utilisation pratique de la factorisation $\mathbb{LU}$

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

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

$$\mathbb{A}\boldsymbol{x} = \boldsymbol{b} \iff \mathbb{LU}\boldsymbol{x} = \boldsymbol{b} \tag{6}$$

est équivalent à

Utilisation pratique de la factorisation $\mathbb{LU}$

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

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

$$\mathbb{A}\boldsymbol{x} = \boldsymbol{b} \iff \mathbb{LU}\boldsymbol{x} = \boldsymbol{b} \tag{6}$$

est équivalent à

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

$$\mathbb{U}\boldsymbol{x} = \boldsymbol{y} \tag{7}$$

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

$$\mathbb{L}\boldsymbol{y} = \boldsymbol{b}. \tag{8}$$

Algorithme de résolution de systèmes linéaire par $\mathbb{LU}$

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

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

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

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

Il nous faut donc écrire la fonction FactLU

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

- **Etape** 1 :
  - On connait la **première ligne** de $\mathbb{L} \Longrightarrow$ on peut calculer la **première ligne** de $\mathbb{U}$
  - On connait la **première colonne** de $\mathbb{U} \Longrightarrow$ on peut calculer la **première colonne** de $\mathbb{L}$
- **Etape** 2 :
  - On connait la **deuxième ligne** de $\mathbb{L} \Longrightarrow$ on peut calculer la **deuxième ligne** de $\mathbb{U}$ car on connait la première ligne de $\mathbb{U}$

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

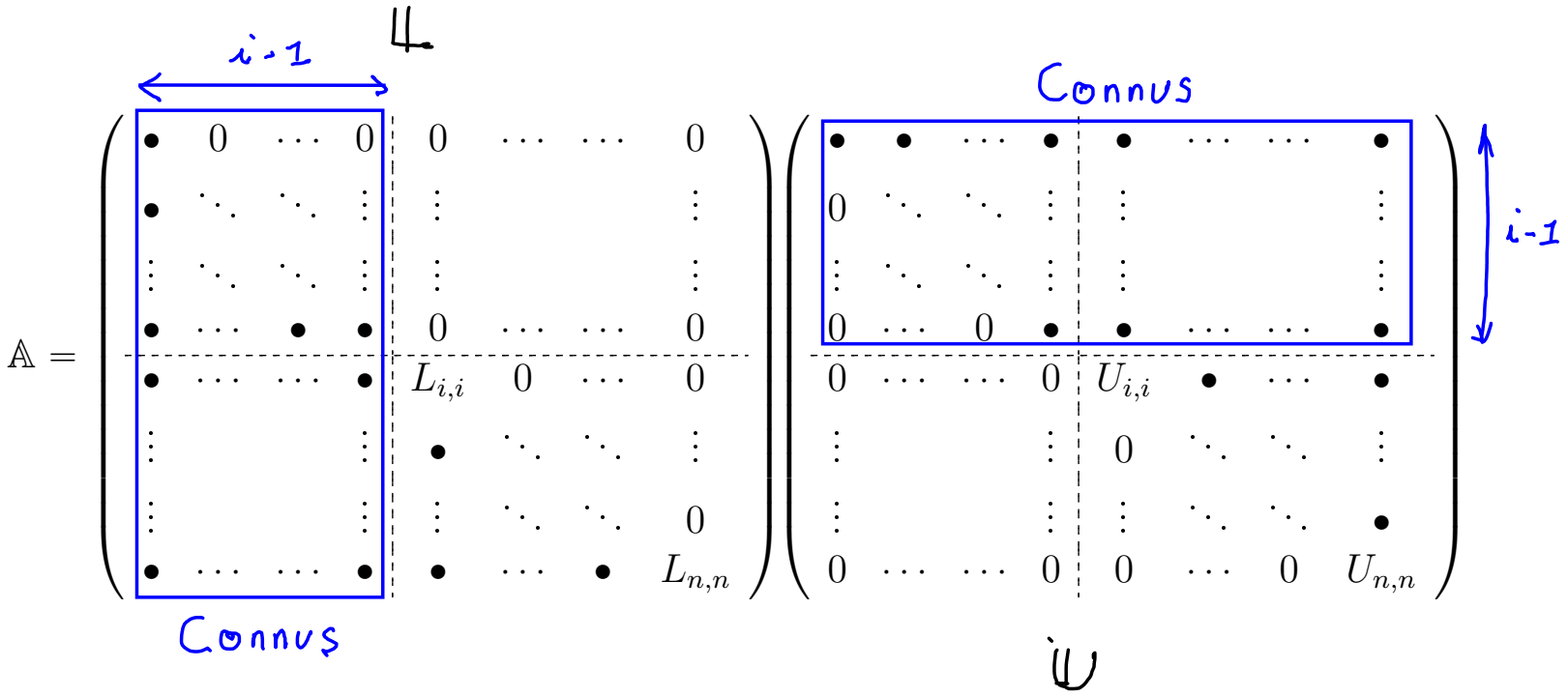
$$\begin{pmatrix} A_{1,1} & A_{1,2} & \dots & A_{1,n} \\ A_{2,1} & A_{2,2} & \dots & A_{2,n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{n,1} & A_{n,2} & \dots & A_{n,n} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & \dots & 0 \\ L_{2,1} & 1 & 0 & \dots & 0 \\ L_{3,1} & L_{3,2} & \ddots & \ddots & \vdots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

- **Etape** 1 :
  - On connait la **première ligne** de $\mathbb{L} \Longrightarrow$ on peut calculer la **première ligne** de $\mathbb{U}$
  - On connait la **première colonne** de $\mathbb{U} \Longrightarrow$ on peut calculer la **première colonne** de $\mathbb{L}$
- **Etape** 2 :
  - On connait la **deuxième ligne** de $\mathbb{L} \Longrightarrow$ on peut calculer la **deuxième ligne** de $\mathbb{U}$ car on connait la première ligne de $\mathbb{U}$
  - On connait la **deuxième colonne** de $\mathbb{U} \Longrightarrow$ on peut calculer la **deuxième colonne** de $\mathbb{L}$ car on connait la première colonne de $\mathbb{L}$

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

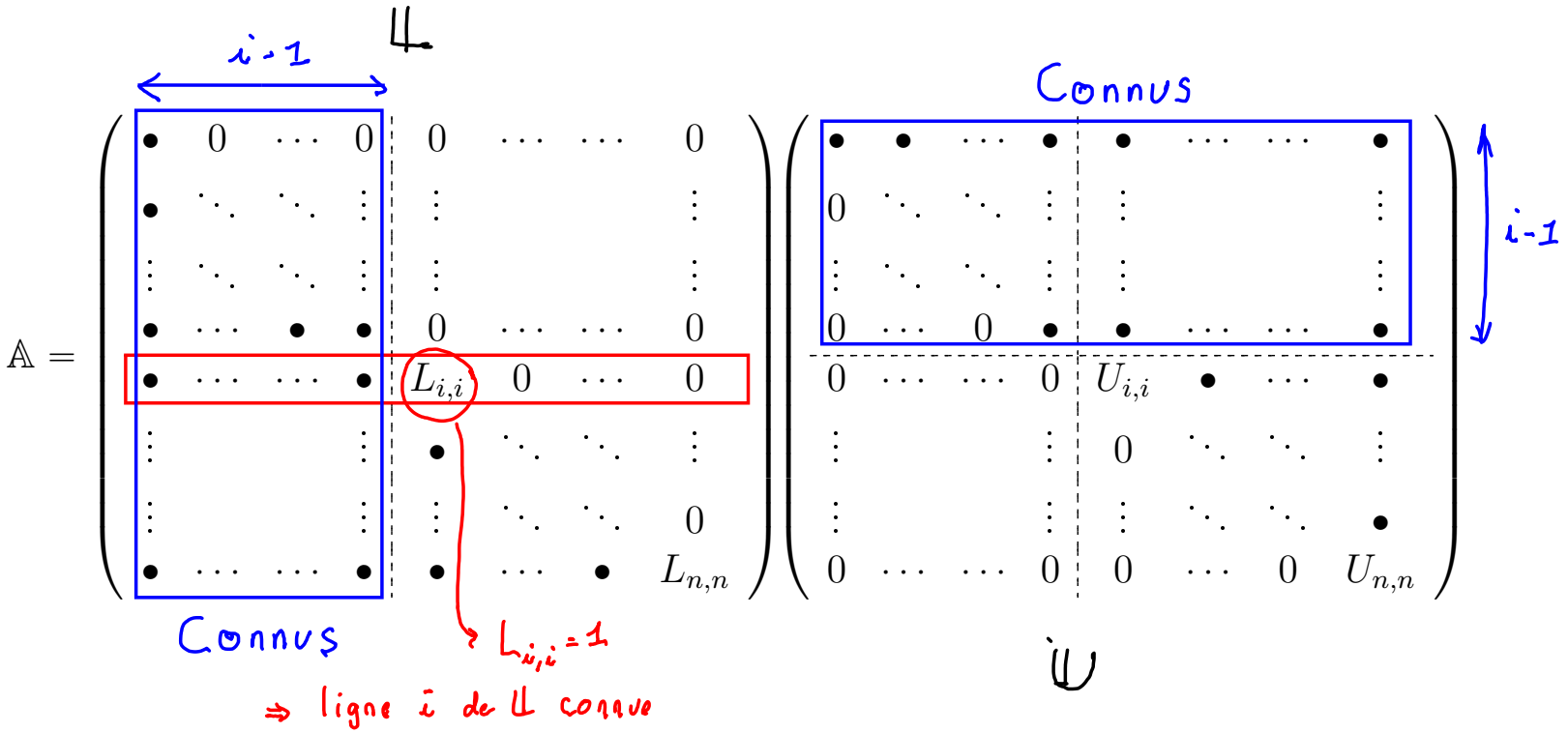
$$\begin{pmatrix} A_{1,1} & A_{1,2} & \dots & A_{1,n} \\ A_{2,1} & A_{2,2} & \dots & A_{2,n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{n,1} & A_{n,2} & \dots & A_{n,n} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & \dots & 0 \\ L_{2,1} & 1 & 0 & \dots & 0 \\ L_{3,1} & L_{3,2} & \ddots & \ddots & \vdots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

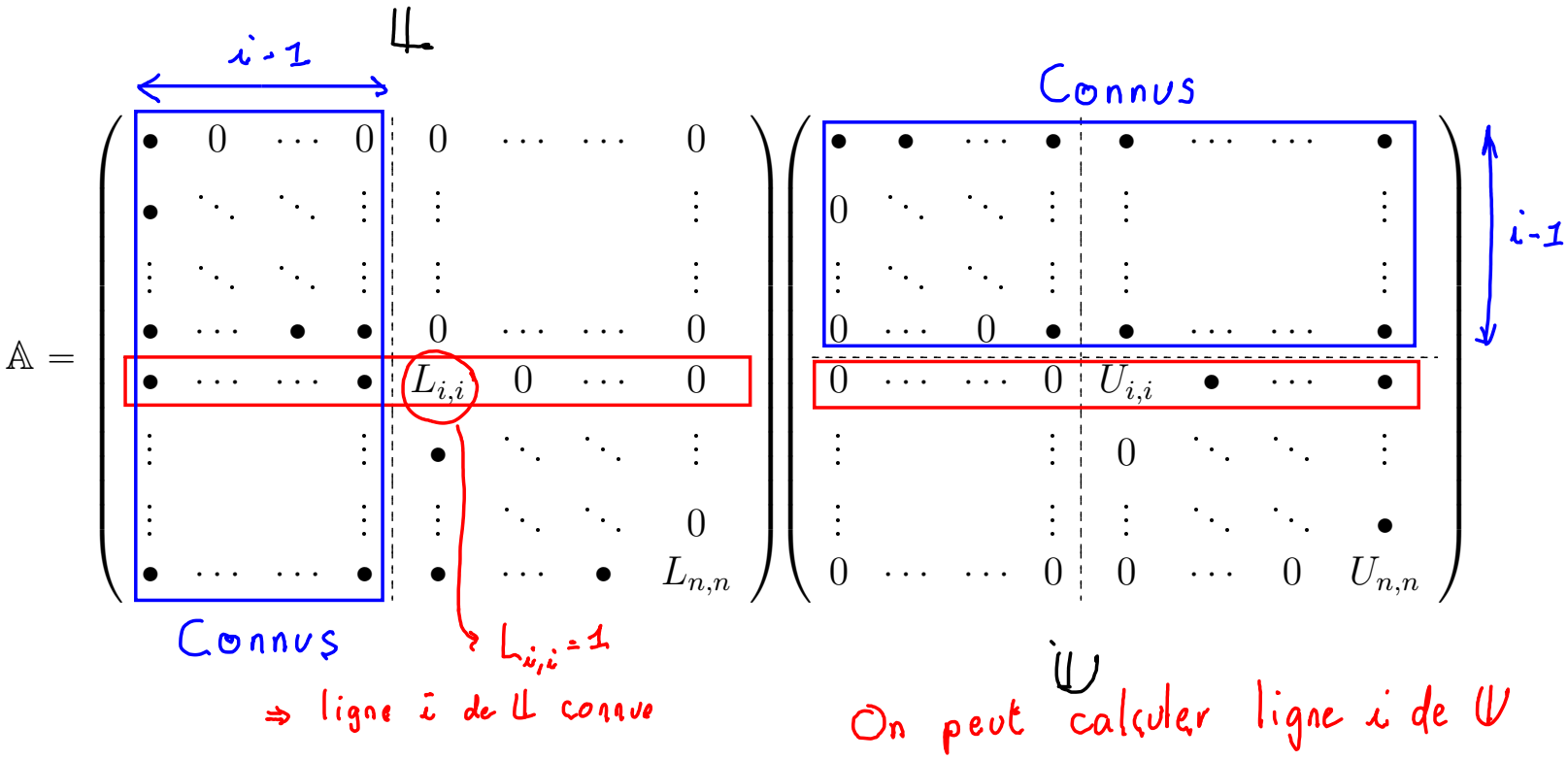
- **Etape** 1 :
  - On connait la **première ligne** de $\mathbb{L} \Longrightarrow$ on peut calculer la **première ligne** de $\mathbb{U}$
  - On connait la **première colonne** de $\mathbb{U} \Longrightarrow$ on peut calculer la **première colonne** de $\mathbb{L}$
- **Etape** 2 :
  - On connait la **deuxième ligne** de $\mathbb{L} \Longrightarrow$ on peut calculer la **deuxième ligne** de $\mathbb{U}$ car on connait la première ligne de $\mathbb{U}$
  - On connait la **deuxième colonne** de $\mathbb{U} \Longrightarrow$ on peut calculer la **deuxième colonne** de $\mathbb{L}$ car on connait la première colonne de $\mathbb{L}$
- ...



Par récurrence, on suppose connues les $i-1$ premières colonnes de $\mathbb{L}$ et les $i-1$ premières lignes de $\mathbb{U}$.

Peut-on calculer la colonne i de $\mathbb{L}$ et la ligne i de $\mathbb{U}$?

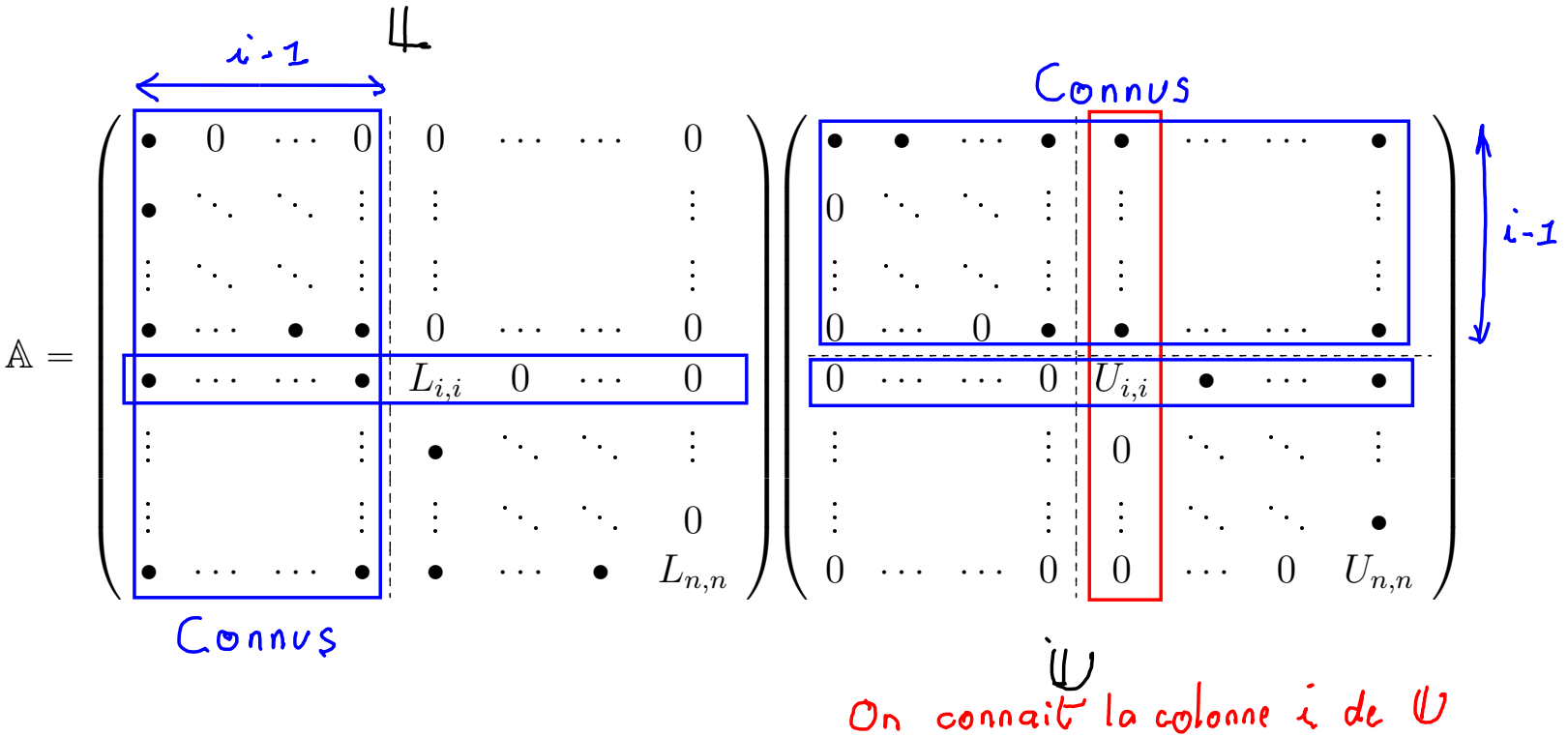

L
i-1
Connus
U
Connus
i-1
$\mathbb{A} =$
$L_{i,i}$
$L_{i,i} = 1$
⇒ ligne i de L connue

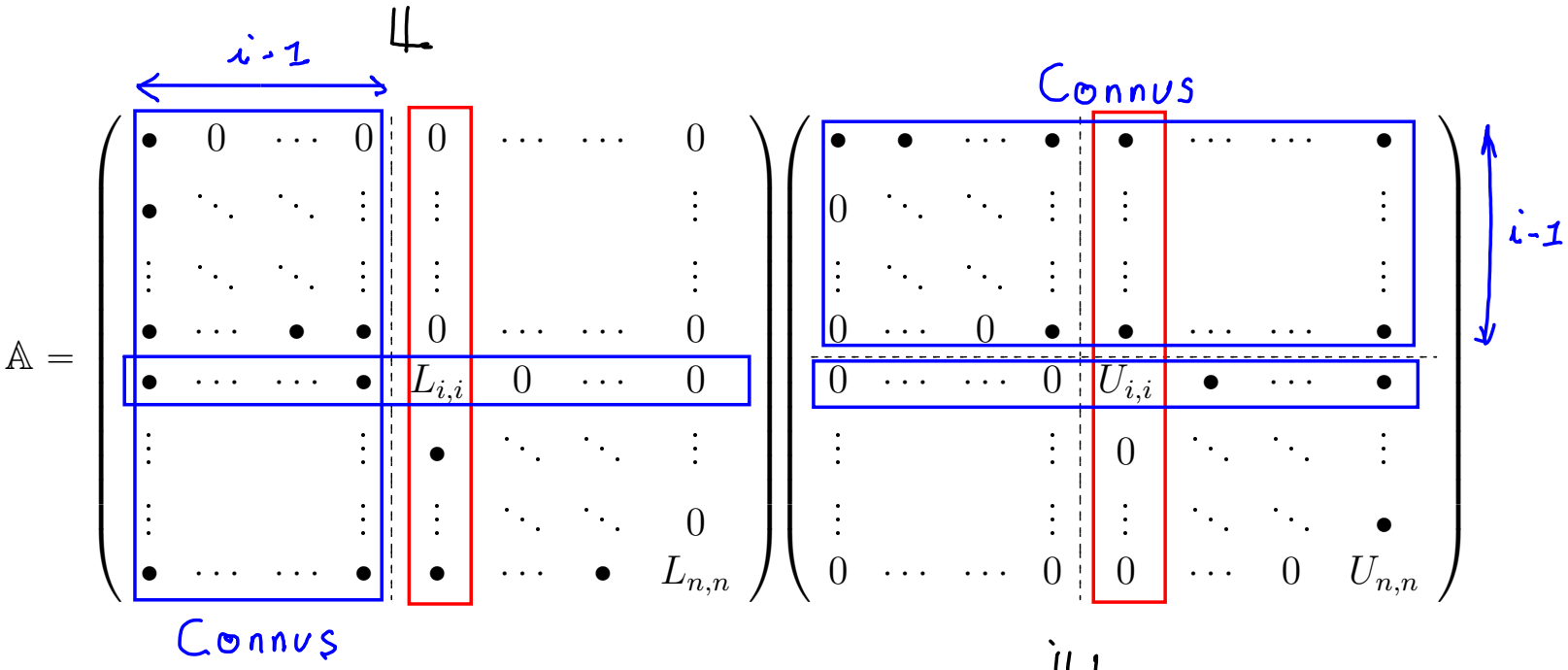


On cherche $U_{i,j}$ $\forall j \in [\![i, n]\!]$.

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

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


L
i-1
Connus
$\mathbb{A} =$
$L_{i,i}$
$L_{n,n}$
Connus
U
i-1
$U_{i,i}$
$U_{n,n}$
On connait la colonne i de U



On peut calculer la colonne i de L ⇔ On connait la colonne i de U

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

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

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

Algorithme 9 $\boxed{\mathcal{R}_0}$

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

Algorithme 9 $\boxed{\mathcal{R}_1}$

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 $\boxed{\mathcal{R}_1}$

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 $\boxed{\mathcal{R}_2}$

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

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 $\boxed{\mathcal{R}_3}$

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: $L_{j,i} \leftarrow \frac{1}{U_{i,i}}\left(A_{j,i} - S_2\right).$
16: **Fin Pour**
17: **Fin Pour**

Algorithme 9 $\boxed{\mathcal{R}_4}$

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: $L_{j,i} \leftarrow \frac{1}{U_{i,i}}\left(A_{j,i} - S_2\right).$
22: **Fin Pour**
23: **Fin Pour**

Algorithm 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

$$\mathbb{A} = \mathbb{LU}$$

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 $L_{i,i} = 1,\ \forall i \in [\![1, n]\!]$

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

1: **Fonction** $[\mathbb{L}, \mathbb{U}] \leftarrow$ FactLU ($\mathbb{A}$)
2: $\quad \mathbb{U} \leftarrow \mathbb{O}_n$ ▷ $\mathbb{O}_n$ matrice nulle $n \times n$
3: $\quad \mathbb{L} \leftarrow \mathbb{I}_n$ ▷ $\mathbb{I}_n$ matrice identitée $n \times n$
4: $\quad$ **Pour** $i \leftarrow 1$ **à** n **faire**
5: $\quad\quad$ **Pour** $j \leftarrow i$ **à** n **faire** ▷ Calcul de la ligne i de $\mathbb{U}$
6: $\quad\quad\quad S_1 \leftarrow 0$
7: $\quad\quad\quad$ **Pour** $k \leftarrow 1$ **à** $i-1$ **faire**
8: $\quad\quad\quad\quad S_1 \leftarrow S_1 + L(i,k) * U(k,j)$
9: $\quad\quad\quad$ **Fin Pour**
10: $\quad\quad\quad U(i,j) \leftarrow A(i,j) - S_1$
11: $\quad\quad$ **Fin Pour**
12: $\quad\quad$ **Pour** $j \leftarrow i+1$ **à** n **faire** ▷ Calcul de la colonne i de $\mathbb{L}$
13: $\quad\quad\quad S_2 \leftarrow 0$
14: $\quad\quad\quad$ **Pour** $k \leftarrow 1$ **à** $i-1$ **faire**
15: $\quad\quad\quad\quad S_2 \leftarrow S_2 + L(j,k) * U(k,i)$
16: $\quad\quad\quad$ **Fin Pour**
17: $\quad\quad\quad L(j,i) \leftarrow (A_{j,i} - S_2)\,/\,U(i,i).$
18: $\quad\quad$ **Fin Pour**
19: $\quad$ **Fin Pour**
20: **Fin Fonction**

Plan

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

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

$\mathbb{R}$ est alors triangulaire supérieure à diagonale unité. On a alors

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

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

Par unicité de la factorisation $\mathbb{LU}$:

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

Théorème 8: Factorisation $\mathbb{LDL}^*$

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

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

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

Corollaire 8.1:

Une matrice $\mathbb{A} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$ admet une factorisation $\mathbb{LDL}^*$ 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 $\mathbb{A}$ est hermitienne définie positive.

Plan

Definition

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: Factorisation de Cholesky

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 $\boldsymbol{b} \in \mathbb{C}^n$. On note $\mathbb{B}$ la matrice de factorisation positive de Cholesky de $\mathbb{A}$.

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

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

est équivalent à

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

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

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

est équivalent à

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

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

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

$$\mathbb{B}\boldsymbol{y} = \boldsymbol{b}. \tag{12}$$

Algorithme de résolution de systèmes linéaire par Cholesky

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

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

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

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

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

1: **Fonction** $\boldsymbol{x} \leftarrow$ RSLCholesky ($\mathbb{A}, \boldsymbol{b}$)
2: $\mathbb{B} \leftarrow$ Cholesky($\mathbb{A}$) ▷ Factorisation positive de Cholesky
3: $\boldsymbol{y} \leftarrow$ RSLTriInf($\mathbb{B}, \boldsymbol{b}$) ▷ Résolution du système $\mathbb{B}\boldsymbol{y} = \boldsymbol{b}$
4: $\mathbb{U} \leftarrow$ MatAdjointe($\mathbb{B}$) ▷ Calcul de la matrice adjointe de $\mathbb{B}$
5: $\boldsymbol{x} \leftarrow$ RSLTriSup($\mathbb{U}, \boldsymbol{y}$) ▷ Résolution du système $\mathbb{B}^*\boldsymbol{x} = \boldsymbol{y}$
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 $\mathrm{B}_{i,i} \in \mathbb{R}^{+*}$, $\forall i \in [\![1, n]\!]$, telle que

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

c'est à dire

$$\begin{pmatrix} \mathrm{A}_{1,1} & \cdots & \mathrm{A}_{1,n} \\ \vdots & \ddots & \cdots \\ \mathrm{A}_{n,1} & \cdots & \mathrm{A}_{n,n} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathrm{B}_{1,1} & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & 0 \\ \mathrm{B}_{n,1} & \cdots & \cdots & \mathrm{B}_{n,n} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \overline{\mathrm{B}_{1,1}} & \cdots & \cdots & \overline{\mathrm{B}_{n,1}} \\ 0 & \ddots & & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & \overline{\mathrm{B}_{n,n}} \end{pmatrix}.$$

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 $\mathrm{B}_{i,i} \in \mathbb{R}^{+*}$, $\forall i \in [\![1, n]\!]$, telle que

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

c'est à dire

$$\begin{pmatrix} \mathrm{A}_{1,1} & \cdots & \mathrm{A}_{1,n} \\ \vdots & \ddots & \cdots \\ \mathrm{A}_{n,1} & \cdots & \mathrm{A}_{n,n} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathrm{B}_{1,1} & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & 0 \\ \mathrm{B}_{n,1} & \cdots & \cdots & \mathrm{B}_{n,n} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \overline{\mathrm{B}_{1,1}} & \cdots & \cdots & \overline{\mathrm{B}_{n,1}} \\ 0 & \ddots & & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & \overline{\mathrm{B}_{n,n}} \end{pmatrix}.$$

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

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 $\mathrm{B}_{i,i} \in \mathbb{R}^{+*}$, $\forall i \in [\![1, n]\!]$, telle que

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

c'est à dire

$$\begin{pmatrix} \mathrm{A}_{1,1} & \cdots & \mathrm{A}_{1,n} \\ \vdots & \ddots & \cdots \\ \mathrm{A}_{n,1} & \cdots & \mathrm{A}_{n,n} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathrm{B}_{1,1} & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & 0 \\ \mathrm{B}_{n,1} & \cdots & \cdots & \mathrm{B}_{n,n} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \overline{\mathrm{B}_{1,1}} & \cdots & \cdots & \overline{\mathrm{B}_{n,1}} \\ 0 & \ddots & & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & \overline{\mathrm{B}_{n,n}} \end{pmatrix}.$$

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

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

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

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

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

$$\mathrm{A}_{i,i} = \sum_{k=1}^{i-1} |\mathrm{B}_{i,k}|^2 + |\mathrm{B}_{i,i}|^2$$

et donc

$$\mathrm{B}_{i,i} = \left(\mathrm{A}_{i,i} - \sum_{j=1}^{i-1} |\mathrm{B}_{i,j}|^2 \right)^{1/2}.$$

Il reste à déterminer $\mathrm{B}_{j,i},\ \forall j \in [\![i+1, n]\!]$.

$$\mathrm{A}_{j,i} = \sum_{k=1}^{n} \mathrm{B}_{j,k} (\mathbb{B}^*)_{k,i} = \sum_{k=1}^{n} \mathrm{B}_{j,k} \overline{\mathrm{B}_{i,k}},\ \forall j \in [\![i+1, n]\!]$$

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

$$\mathrm{A}_{j,i} = \sum_{k=1}^{i} \mathrm{B}_{j,k} \overline{\mathrm{B}_{i,k}} = \sum_{k=1}^{i-1} \mathrm{B}_{j,k} \overline{\mathrm{B}_{i,k}} + \mathrm{B}_{j,i} \overline{\mathrm{B}_{i,i}},\ \forall j \in [\![i+1, n]\!]$$

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

$$\begin{aligned} \mathrm{B}_{j,i} &= \frac{1}{\mathrm{B}_{i,i}} \left(\mathrm{A}_{j,i} - \sum_{k=1}^{i-1} \mathrm{B}_{j,k} \overline{\mathrm{B}_{i,k}} \right),\ \forall j \in [\![i+1, n]\!] \\ \mathrm{B}_{j,i} &= 0,\ \forall j \in [\![1, i-1]\!]. \end{aligned}$$

Algorithme 11 $\boxed{\mathcal{R}_0}$

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

Algorithme 11 $\boxed{\mathcal{R}_1}$

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

Algorithme 11 $\boxed{\mathcal{R}_1}$

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

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

1: **Pour** $i \leftarrow 1$ **à** n **faire**
2: $\mathrm{B}_{i,i} \leftarrow \left(\mathrm{A}_{i,i} - \sum_{j=1}^{i-1} |\mathrm{B}_{i,j}|^2 \right)^{1/2}$
3: **Pour** $j \leftarrow 1$ **à** $i-1$ **faire**
4: $\mathrm{B}_{j,i} \leftarrow 0$
5: **Fin Pour**
6: **Pour** $j \leftarrow i+1$ **à** n **faire**
7: $\mathrm{B}_{j,i} \leftarrow \frac{1}{\mathrm{B}_{i,i}} \left(\mathrm{A}_{j,i} - \sum_{k=1}^{i-1} \mathrm{B}_{j,k} \overline{\mathrm{B}_{i,k}} \right)$.
8: **Fin Pour**
9: **Fin Pour**

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

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

2: $\mathrm{B}_{i,i} \leftarrow \left(\mathrm{A}_{i,i} - \sum_{j=1}^{i-1} |\mathrm{B}_{i,j}|^2 \right)^{1/2}$

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

4: $\mathrm{B}_{j,i} \leftarrow 0$

5: **Fin Pour**

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

7: $\mathrm{B}_{j,i} \leftarrow \frac{1}{\mathrm{B}_{i,i}} \left(\mathrm{A}_{j,i} - \sum_{k=1}^{i-1} \mathrm{B}_{j,k}\overline{\mathrm{B}_{i,k}} \right)$.

8: **Fin Pour**

9: **Fin Pour**

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

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

2: $S_1 \leftarrow \sum_{j=1}^{i-1} |\mathrm{B}_{i,j}|^2$

3: $\mathrm{B}_{i,i} \leftarrow (\mathrm{A}_{i,i} - S_1)^{1/2}$

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

5: $\mathrm{B}_{j,i} \leftarrow 0$

6: **Fin Pour**

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

8: $S_2 \leftarrow \sum_{k=1}^{i-1} \mathrm{B}_{j,k}\overline{\mathrm{B}_{i,k}}$

9: $\mathrm{B}_{j,i} \leftarrow \frac{1}{\mathrm{B}_{i,i}} (\mathrm{A}_{j,i} - S_2)$.

10: **Fin Pour**

11: **Fin Pour**

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

1: **Pour** $i \leftarrow 1$ **à** n **faire**
2: $\quad S_1 \leftarrow \sum_{j=1}^{i-1} |\mathrm{B}_{i,j}|^2$
3: $\quad \mathrm{B}_{i,i} \leftarrow (\mathrm{A}_{i,i} - S_1)^{1/2}$
4: $\quad$ **Pour** $j \leftarrow 1$ **à** $i-1$ **faire**
5: $\quad\quad \mathrm{B}_{j,i} \leftarrow 0$
6: $\quad$ **Fin Pour**
7: $\quad$ **Pour** $j \leftarrow i+1$ **à** n **faire**
8: $\quad\quad S_2 \leftarrow \sum_{k=1}^{i-1} \mathrm{B}_{j,k}\overline{\mathrm{B}_{i,k}}$
9: $\quad\quad \mathrm{B}_{j,i} \leftarrow \frac{1}{\mathrm{B}_{i,i}} (\mathrm{A}_{j,i} - S_2)$.
10: $\quad$ **Fin Pour**
11: **Fin Pour**

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

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

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

Données : A : matrice de $\mathcal{M}_n(\mathbb{C})$ hermitienne définie positive.
Résultat : B : matrice de $\mathcal{M}_n(\mathbb{C})$ triangulaire inférieure avec $\mathrm{B}(i,i) > 0, \ \forall i \in [\![1, n]\!]$

```
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) ∗ conj(B(i, k))
15:       Fin Pour
16:       B(j, i) ← (A(j, i) − S2)/B(i, i).
17:     Fin Pour
18:   Fin Pour
19: Fin Fonction
```

Exercice 3

Proposer une méthode permettant de tester la fonction CHOLESKY .

Plan

Definition: Matrice élémentaire de Householder

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

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

Propriété:

Toute matrice élémentaire de Householder est hermitienne et unitaire.

Propriété:

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

$$\mathbb{H}(\boldsymbol{u})(\boldsymbol{x}_{\perp} + \boldsymbol{x}_{\|}) = \boldsymbol{x}_{\perp} - \boldsymbol{x}_{\|}. \tag{14}$$

et

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

Théorème:

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

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

Exercice:

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

Q.1 *Ecrire la fonction algorithmique* HOUSEHOLDER *permettant de retourner une matrice de Householder* $\mathbb{H}$ *et* $\alpha \in \mathbb{C}$ *tels que* $\mathbb{H}(\boldsymbol{u})\boldsymbol{a} = \alpha\boldsymbol{b}$. *Le choix du* α *est fait par le paramètre* δ *(0 ou 1) de telle sorte que* $\arg\alpha = -\arg(\langle \boldsymbol{a}, \boldsymbol{b}\rangle) + \delta\pi$ *avec* $|\alpha| = \|\boldsymbol{a}\|_2$. *Des fonctions comme* DOT$(\boldsymbol{a}, \boldsymbol{b})$ *(produit scalaire de deux vecteurs),* NORM$(\boldsymbol{a})$ *(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 $\boldsymbol{a} \in \mathbb{C}^n$ avec $a_1 \neq 0$ et $\exists j \in [\![2, n]\!]$ tel que $a_j \neq 0$. Soient $\theta = \arg a_1$ et

$$\boldsymbol{u}_{\pm} = \frac{\boldsymbol{a} \pm \|\boldsymbol{a}\|_2 \, e^{\imath\theta} \boldsymbol{e}_1}{\|\boldsymbol{a} \pm \|\boldsymbol{a}\|_2 \, e^{\imath\theta} \boldsymbol{e}_1\|}$$

Alors

$$\mathbb{H}(\boldsymbol{u}_{\pm})\boldsymbol{a} = \mp \|\boldsymbol{a}\|_2 \, e^{\imath\theta} \boldsymbol{e}_1 \tag{17}$$

où $\boldsymbol{e}_1$ 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

$$\mathbb{A} = \mathbb{Q}\mathbb{R}. \tag{18}$$

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* $\mathbb{QR}$ *d'une matrice* $\mathbb{A} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$.
On pourra utiliser la fonction Householder *(voir Exercice 55, page 79).*

Q.2 *Ecrire un programme permettant de tester cette fonction.*

Plan