

# Analyse Numérique I

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

François Cuvelier

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

2018/10/06

# Chapitre IV

## Résolution de systèmes linéaires

# Plan

## 1 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

## 2 Normes vectorielles et normes matricielles

- Normes vectorielles
- Normes matricielles
- Suites de vecteurs et de matrices

## 3 Conditionnement d'un système linéaire

## 4 Méthodes itératives

- Principe
- Notations
- Méthode de Jacobi
- Méthode de Gauss-Seidel
- Méthode de relaxation
- Etude de la convergence
- Algorithmes
  - Principe de base
  - Méthode de Jacobi

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

## 1 Méthodes directes

### • Matrices particulières

- Matrices diagonales
- Matrices triangulaires inférieures
- Matrices triangulaires supérieures

### • Exercices et résultats préliminaires

### • Méthode de Gauss-Jordan

- Ecriture algébrique

### • Factorisation $\mathbb{L}\mathbb{U}$

- Résultats théoriques
- Utilisation pratique

### • Factorisation $\mathbb{L}\mathbb{D}\mathbb{L}^*$

### • Factorisation de Cholesky

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

## 2 Normes vectorielles et normes matricielles

- Normes vectorielles
- Normes matricielles
- Suites de vecteurs et de matrices

## 3 Conditionnement d'un système linéaire

## 4 Méthodes itératives

- Principe
- Notations
- Méthode de Jacobi
- Méthode de Gauss-Seidel
- Méthode de relaxation
- Etude de la convergence
- Algorithmes
  - Principe de base
  - Méthode de Jacobi

# 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 1** 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  $\mathbf{x} \leftarrow$  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  $i < j$ )

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

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

## 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  $i < j$ )

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

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

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

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

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

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

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

- 1: Résoudre  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  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

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

### 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

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

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

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

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

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

### Algorithme 2 $\mathcal{R}_4$

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

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



## Exercice

Ecrire la fonction **RSLT<sub>RI</sub>SUP** permettant de résoudre le système triangulaire supérieure  $\mathbb{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$ .

## 1 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

## 2 Normes vectorielles et normes matricielles

- Normes vectorielles
- Normes matricielles
- Suites de vecteurs et de matrices

## 3 Conditionnement d'un système linéaire

## 4 Méthodes itératives

- Principe
- Notations
- Méthode de Jacobi
- Méthode de Gauss-Seidel
- Méthode de relaxation
- Etude de la convergence
- Algorithmes
  - Principe de base
  - Méthode de Jacobi

### Lemme 1.1:

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  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ ,

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

### Lemme 1.2:

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

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

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





## Théorème 2:



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

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

# Plan

- 1 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

- 2 Normes vectorielles et normes matricielles
  - Normes vectorielles
  - Normes matricielles
  - Suites de vecteurs et de matrices
- 3 Conditionnement d'un système linéaire
- 4 Méthodes itératives
  - Principe
  - Notations
  - Méthode de Jacobi
  - Méthode de Gauss-Seidel
  - Méthode de relaxation
  - Etude de la convergence
  - Algorithmes
    - Principe de base
    - Méthode de Jacobi

# Algorithme de Gauss-Jordan

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

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.

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

Etape  $j$

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

---

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

---

---

**Algorithme 5** Recherche d'un pivot pour l'algorithme de Gauss-Jordan.

---

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

$j$  : entier,  $1 \leq j \leq n$ .

Résultat :  $k$  : entier, indice ligne pivot

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

---

---

**Algorithme 6** Permutte deux lignes d'une matrice et d'un vecteur.

---

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

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

$j, k$  : entiers,  $1 \leq j, k \leq n$ .

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

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

---

**Algorithme 7** 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  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ .

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

$j, i$  : entiers,  $1 \leq j, i \leq n$ .

alpha : scalaire de  $\mathbb{K}$

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

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



## Exercice: 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 1.1 et 1.2.



On a donc démontré le théorème suivant



### Théorème 3

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

# Plan

- 1 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

- 2 Normes vectorielles et normes matricielles
  - Normes vectorielles
  - Normes matricielles
  - Suites de vecteurs et de matrices
- 3 Conditionnement d'un système linéaire
- 4 Méthodes itératives
  - Principe
  - Notations
  - Méthode de Jacobi
  - Méthode de Gauss-Seidel
  - Méthode de relaxation
  - Etude de la convergence
  - Algorithmes
    - Principe de base
    - Méthode de Jacobi



## Exercice: Factorisation LU



Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  une matrice dont les sous-matrices principales d'ordre  $i$ , notées  $\Delta_i$ ,  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$  (voir Définition B.46, page 182) sont inversibles. Montrer qu'il existe des matrices  $E^{[k]} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$ ,  $k \in \llbracket 1, n-1 \rrbracket$ , triangulaires inférieures à diagonale unité telles que la matrice  $U$  définie par

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

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



## Théorème 4: Factorisation LU



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

$$A = LU.$$

preuve :

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

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

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



### Corollaire 4.1:



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

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

## Remarque 4.2

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



## Théorème 5: Factorisation LU avec permutations



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

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

# Utilisation pratique de la factorisation LU

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

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

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

est équivalent à

# Utilisation pratique de la factorisation LU

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

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

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

est équivalent à

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

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

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

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



# Algorithme de résolution de systèmes linéaire par LU

**Algorithme 8** Fonction RSLFactLU permettant de résoudre, par une factorisation LU, le système linéaire

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

### • Etape 1 :

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

### • Etape 2 :

- On connaît la **deuxième ligne** de  $\mathbb{L} \implies$  on peut calculer la **deuxième ligne** de  $\mathbb{U}$  car on connaît la première ligne de  $\mathbb{U}$

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  $L$

- ...

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  $i$  :**

On connaît les  $i - 1$  premières colonnes de  $L$  et les  $i - 1$  premières lignes de  $U$ .

Peut-on calculer la colonne  $i$  de  $L$  et la ligne  $i$  de  $U$ ?



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

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

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

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

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

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  $\mathbb{U}$ ?

$$A = \left( \begin{array}{c|ccc} \begin{array}{ccc} \bullet & 0 & \dots & 0 \\ \bullet & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \bullet & \dots & \bullet & \bullet \end{array} & 0 & \dots & 0 \\ \hline \bullet & \dots & \bullet & L_{i,i} & 0 & \dots & 0 \\ \hline \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \bullet & \dots & \bullet & \vdots & \vdots & \vdots & L_{n,n} \end{array} \right) \left( \begin{array}{c|ccc} \begin{array}{ccc} \bullet & \bullet & \dots & \bullet \\ 0 & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & \bullet \end{array} & \begin{array}{ccc} \bullet & \dots & \bullet \\ \vdots & & \vdots \\ \vdots & & \vdots \\ \bullet & \dots & \bullet \end{array} \\ \hline 0 & \dots & 0 & U_{i,i} & \bullet & \dots & \bullet \\ \hline \vdots & & \vdots & 0 & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & \bullet \\ 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 & U_{n,n} \end{array} \right)$$

$\mathbb{L}$  (above the first matrix)  
 $\mathbb{U}$  (below the second matrix)  
 Connus (above the first matrix)  
 Connus (above the second matrix)  
 $i-1$  (above the first matrix, spanning the first  $i-1$  columns)  
 $i-1$  (to the right of the second matrix, spanning the first  $i-1$  rows)  
 $L_{i,i}$  (circled in red in the first matrix)  
 $L_{i,i} = 1$  (written in red below the first matrix)  
 $\Rightarrow$  ligne  $i$  de  $\mathbb{L}$  connue (written in red below the first matrix)

$$A = \left( \begin{array}{c|ccc} \overbrace{\begin{matrix} \bullet & 0 & \dots & 0 \\ \bullet & \ddots & & \\ \bullet & & \ddots & \\ \bullet & \dots & \bullet & \bullet \end{matrix}}^{i-1} & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \bullet & \dots & \bullet & 0 \\ \hline \bullet & \dots & \bullet & L_{i,i} & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ \bullet & \dots & \bullet & \vdots & \vdots & & 0 \\ \bullet & \dots & \bullet & \vdots & \vdots & & L_{n,n} \end{array} \right) \left( \begin{array}{c|ccc} \overbrace{\begin{matrix} \bullet & \bullet & \dots & \bullet \\ 0 & \ddots & & \\ \vdots & & \ddots & \\ 0 & \dots & 0 & \bullet \end{matrix}}^{\text{Connus}} & \vdots & \vdots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \hline 0 & \dots & 0 & U_{i,i} & \bullet & \dots & \bullet \\ \vdots & \vdots & \vdots & 0 & \ddots & & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 & U_{n,n} \end{array} \right)$$

$\mathbb{L}$   $\mathbb{U}$   
 $\Rightarrow$  ligne  $i$  de  $\mathbb{L}$  connue  $\Rightarrow$  On peut calculer ligne  $i$  de  $\mathbb{U}$

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

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

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

$$A = \left( \begin{array}{c|cccc} \xleftarrow{i-1} & \bullet & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & \dots & 0 \\ \bullet & \ddots & \ddots & & \vdots & \vdots & & & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & & \vdots & \vdots & & & \vdots \\ \bullet & \dots & \bullet & \bullet & 0 & \dots & \dots & \dots & 0 \\ \bullet & \dots & \dots & \bullet & L_{i,i} & 0 & \dots & \dots & 0 \\ \hline \vdots & & & & \vdots & \bullet & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & & & & \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ \bullet & \dots & \dots & \bullet & \bullet & \dots & \bullet & L_{n,n} \end{array} \right) \left( \begin{array}{c|cccc} & \bullet & \bullet & \dots & \bullet & \bullet & \dots & \dots & \bullet \\ 0 & \ddots & \ddots & & \vdots & \vdots & & & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & & \vdots & \vdots & & & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & \bullet & \bullet & \dots & \dots & \dots & \bullet \\ 0 & \dots & \dots & 0 & U_{i,i} & \bullet & \dots & \dots & \bullet \\ \hline \vdots & & & & 0 & \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & & & & \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & \bullet \\ 0 & \dots & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 & U_{n,n} \end{array} \right)$$

Connus
Connus

$\mathbb{U}$   
 On connaît la colonne  $i$  de  $\mathbb{U}$

$$\mathbb{A} = \left( \begin{array}{c|ccc}
 \begin{array}{ccc} \bullet & 0 & \dots & 0 \end{array} & 0 & \dots & \dots & 0 \\
 \begin{array}{ccc} \bullet & \ddots & \ddots & \vdots \end{array} & \vdots & & & \vdots \\
 \begin{array}{ccc} \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \end{array} & \vdots & & & \vdots \\
 \begin{array}{ccc} \bullet & \dots & \bullet & \bullet \end{array} & 0 & \dots & \dots & 0 \\
 \begin{array}{ccc} \vdots & \dots & \vdots & \vdots \end{array} & L_{i,i} & 0 & \dots & 0 \\
 \begin{array}{ccc} \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \end{array} & \bullet & \ddots & \ddots & \vdots \\
 \begin{array}{ccc} \vdots & \vdots & \vdots & 0 \end{array} & \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\
 \begin{array}{ccc} \bullet & \dots & \bullet & \bullet \end{array} & \bullet & \dots & \bullet & L_{n,n}
 \end{array} \right) \left( \begin{array}{c|ccc}
 \begin{array}{ccc} \bullet & \bullet & \dots & \bullet \end{array} & \bullet & \dots & \bullet \\
 \begin{array}{ccc} 0 & \ddots & \ddots & \vdots \end{array} & \vdots & & \vdots \\
 \begin{array}{ccc} \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \end{array} & \vdots & & \vdots \\
 \begin{array}{ccc} 0 & \dots & 0 & \bullet \end{array} & \bullet & \dots & \bullet \\
 \begin{array}{ccc} 0 & \dots & 0 & 0 \end{array} & U_{i,i} & \bullet & \dots & \bullet \\
 \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\
 \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & \bullet \\
 \begin{array}{ccc} 0 & \dots & 0 & 0 \end{array} & 0 & \dots & 0 & U_{n,n}
 \end{array} \right)$$

$\mathbb{L}$ 
 $\mathbb{U}$

Connus
Connus

On peut calculer la colonne  $i$  de  $\mathbb{L}$   $\Leftrightarrow$  On connaît la colonne  $i$  de  $\mathbb{U}$

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

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

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

### 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  $U$ .
- 3: Calculer la colonne  $i$  de  $L$ .
- 4: 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 $\mathcal{R}_2$

```

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 $\mathcal{R}_3$

```

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 9** Fonction **FACTLU** permet de calculer les matrices  $\mathbb{L}$  et  $\mathbb{U}$  dites matrice de factorisation 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  $[\mathbb{L}, \mathbb{U}] \leftarrow \text{FACTLU}(\mathbb{A})$ 
2:    $\mathbb{U} \leftarrow \mathbb{O}_n$  ▷  $\mathbb{O}_n$  matrice nulle  $n \times n$ 
3:    $\mathbb{L} \leftarrow \mathbb{I}_n$  ▷  $\mathbb{I}_n$  matrice identité  $n \times n$ 
4:   Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire
5:     Pour  $j \leftarrow i$  à  $n$  faire ▷ Calcul de la ligne  $i$  de  $\mathbb{U}$ 
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 ▷ Calcul de la colonne  $i$  de  $\mathbb{L}$ 
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

```

# Plan

## 1 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

## 2 Normes vectorielles et normes matricielles

- Normes vectorielles
- Normes matricielles
- Suites de vecteurs et de matrices

## 3 Conditionnement d'un système linéaire

## 4 Méthodes itératives

- Principe
- Notations
- Méthode de Jacobi
- Méthode de Gauss-Seidel
- Méthode de relaxation
- Etude de la convergence
- Algorithmes
  - Principe de base
  - Méthode de Jacobi

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 6: Factorisation $\mathbb{L}\mathbb{D}\mathbb{L}^*$



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

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

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



## Corollaire 6.1:



Une matrice  $\mathbb{A} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  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  $\mathbb{A}$  est hermitienne définie positive.

# Plan

- 1 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

- 2 Normes vectorielles et normes matricielles
  - Normes vectorielles
  - Normes matricielles
  - Suites de vecteurs et de matrices
- 3 Conditionnement d'un système linéaire
- 4 Méthodes itératives
  - Principe
  - Notations
  - Méthode de Jacobi
  - Méthode de Gauss-Seidel
  - Méthode de relaxation
  - Etude de la convergence
  - Algorithmes
    - Principe de base
    - Méthode de Jacobi



## ♥ Definition

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

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



## Théorème: Factorisation de Cholesky



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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

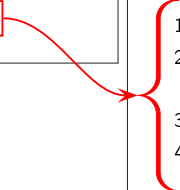
Or  $B_{i,i} > 0$  connu et les  $i - 1$  premières colonnes de  $\mathbb{B}$  aussi.

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

### 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

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

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

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

```

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

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

```

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

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

```

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

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

```

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

**Algorithme 11** 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:     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) *  $\overline{B(i, k)}$ 
15:      Fin Pour
16:      B(j, i) ← (A(j, i) - S2)/B(i, i).
17:    Fin Pour
18:  Fin Pour
19: Fin Fonction
```



## Exercice

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

# Plan

- 1 Méthodes directes
  - Matrices particulières
    - Matrices diagonales
    - Matrices triangulaires inférieures
    - Matrices triangulaires supérieures
  - Exercices et résultats préliminaires
  - Méthode de Gauss-Jordan
    - Ecriture algébrique
  - Factorisation  $\mathbb{L}\mathbb{U}$ 
    - Résultats théoriques
    - Utilisation pratique
  - Factorisation  $\mathbb{L}\mathbb{D}\mathbb{L}^*$
  - Factorisation de Cholesky
    - Résultats théoriques
    - Résolution d'un système linéaire
    - Algorithme : Factorisation

- 2 Normes vectorielles et normes matricielles
  - Normes vectorielles
  - Normes matricielles
  - Suites de vecteurs et de matrices
- 3 Conditionnement d'un système linéaire
- 4 Méthodes itératives
  - Principe
  - Notations
  - Méthode de Jacobi
  - Méthode de Gauss-Seidel
  - Méthode de relaxation
  - Etude de la convergence
  - Algorithmes
    - Principe de base
    - Méthode de Jacobi



## ♥ 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

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



## Propriété:



Toute matrice élémentaire de Householder est hermitienne et unitaire.



## Propriété:



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

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

et

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



## Théorème:



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

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



## Exercice:



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

### Q. 1

Ecrire la fonction algorithmique **HOUSEHOLDER** permettant de retourner une matrice de Householder  $\mathbb{H}$  et  $\alpha \in \mathbb{C}$  tels que  $\mathbb{H}(\mathbf{u})\mathbf{a} = \alpha\mathbf{b}$ . Le choix du  $\alpha$  est fait par le paramètre  $\delta$  (0 ou 1) de telle sorte que  $\arg \alpha = -\arg(\langle \mathbf{a}, \mathbf{b} \rangle) + \delta\pi$  avec  $|\alpha| = \|\mathbf{a}\|_2$ . Des fonctions comme **DOT**( $\mathbf{a}, \mathbf{b}$ ) (produit scalaire de deux vecteurs), **NORM**( $\mathbf{a}$ ) (norme 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



## Corollaire 6.2:



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

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

Alors

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

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



## Théorème 7:



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



### Q. 1

*Ecrire une fonction **FACTQR** permettant de calculer la factorisation QR d'une matrice  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$ .*

*On pourra utiliser la fonction **HOUSEHOLDER** (voir Exercice 49, page 75).*

### Q. 2

*Ecrire un programme permettant de tester cette fonction.*

# Plan

## 1 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

## 2 Normes vectorielles et normes matricielles

- Normes vectorielles
- Normes matricielles
- Suites de vecteurs et de matrices

## 3 Conditionnement d'un système linéaire

## 4 Méthodes itératives

- Principe
- Notations
- Méthode de Jacobi
- Méthode de Gauss-Seidel
- Méthode de relaxation
- Etude de la convergence
- Algorithmes
  - Principe de base
  - Méthode de Jacobi

## ♥ Definition

Une **norme** sur un espace vectoriel  $V$  est une application  $\|\bullet\| : V \rightarrow \mathbb{R}^+$  qui vérifie les propriétés suivantes

- ◇  $\|\mathbf{v}\| = 0 \iff \mathbf{v} = 0$ ,
- ◇  $\|\alpha\mathbf{v}\| = |\alpha| \|\mathbf{v}\|$ ,  $\forall \alpha \in \mathbb{K}$ ,  $\forall \mathbf{v} \in V$ ,
- ◇  $\|\mathbf{u} + \mathbf{v}\| \leq \|\mathbf{u}\| + \|\mathbf{v}\|$ ,  $\forall (\mathbf{u}, \mathbf{v}) \in V^2$  (inégalité triangulaire).

Une norme sur  $V$  est également appelée **norme vectorielle**. On appelle **espace vectoriel normé** un espace vectoriel muni d'une norme.





## Proposition

Soit  $\mathbf{v} \in \mathbb{K}^n$ . Pour tout nombre réel  $p \geq 1$ , l'application  $\|\bullet\|_p$  définie par

$$\|\mathbf{v}\|_p = \left( \sum_{i=1}^n |v_i|^p \right)^{1/p}$$

est une norme sur  $\mathbb{K}^n$ .

Normes usitées :

$$\|\mathbf{v}\|_1 = \sum_{i=1}^n |v_i|, \quad \|\mathbf{v}\|_2 = \left( \sum_{i=1}^n |v_i|^2 \right)^{1/2}, \quad \|\mathbf{v}\|_\infty = \max_{i \in \llbracket 1, n \rrbracket} |v_i|.$$



## Lemme 8.1: Inégalité de Cauchy-Schwarz



$\forall \mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{K}^n$

$$|\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle| \leq \|\mathbf{x}\|_2 \|\mathbf{y}\|_2. \quad (19)$$

Cette inégalité s'appelle l'**inégalité de Cauchy-Schwarz**. On a égalité si et seulement si  $\mathbf{x}$  et  $\mathbf{y}$  sont colinéaires.



## Lemme 8.2: Inégalité de Hölder



Pour  $p > 1$  et  $\frac{1}{p} + \frac{1}{q} = 1$ , on a  $\forall \mathbf{u}, \mathbf{v} \in \mathbb{K}^n$

$$\sum_{i=1}^n |u_i v_i| \leq \left( \sum_{i=1}^n |u_i|^p \right)^{1/p} \left( \sum_{i=1}^n |v_i|^q \right)^{1/q} = \|\mathbf{u}\|_p \|\mathbf{v}\|_q. \quad (20)$$

Cette inégalité s'appelle l'**inégalité de Hölder**.

### ♥ Definition 8.3

Deux **normes**  $\|\bullet\|$  et  $\|\bullet\|'$ , définies sur un même espace vectoriel  $V$ , sont **équivalentes** s'il existe deux constantes  $C$  et  $C'$  telles que

$$\|\mathbf{v}\|' \leq C \|\mathbf{v}\| \quad \text{et} \quad \|\mathbf{v}\| \leq C' \|\mathbf{v}\|' \quad \text{pour tout } \mathbf{v} \in V. \quad (21)$$

### Proposition

Sur un espace vectoriel de dimension finie toutes les normes sont équivalentes.

# Plan

- 1 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

- 2 Normes vectorielles et normes matricielles

- Normes vectorielles
- Normes matricielles
- Suites de vecteurs et de matrices

- 3 Conditionnement d'un système linéaire

- 4 Méthodes itératives

- Principe
- Notations
- Méthode de Jacobi
- Méthode de Gauss-Seidel
- Méthode de relaxation
- Etude de la convergence
- Algorithmes
  - Principe de base
  - Méthode de Jacobi

## ♥ Definition 8.4

Une **norme matricielle** sur  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  est une application  $\|\bullet\| : \mathcal{M}_n(\mathbb{K}) \rightarrow \mathbb{R}^+$  vérifiant

- ①  $\|A\| = 0 \iff A = 0,$
- ②  $\|\alpha A\| = |\alpha| \|A\|, \forall \alpha \in \mathbb{K}, \forall A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K}),$
- ③  $\|A + B\| \leq \|A\| + \|B\|, \forall (A, B) \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})^2$  (inégalité triangulaire)
- ④  $\|AB\| \leq \|A\| \|B\|, \forall (A, B) \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})^2$

Peut-on étendre cette définition sur  $\mathcal{M}_{m,n}(\mathbb{K})$ ?

### Proposition:

Etant donné une norme vectorielle  $\|\bullet\|$  sur  $\mathbb{C}^n$ , l'application  $\|\bullet\|_s : \mathcal{M}_n(\mathbb{C}) \rightarrow \mathbb{R}^+$  définie par

$$\|A\|_s = \sup_{\substack{\mathbf{v} \in \mathbb{C}^n \\ \mathbf{v} \neq 0}} \frac{\|A\mathbf{v}\|}{\|\mathbf{v}\|} = \sup_{\substack{\mathbf{v} \in \mathbb{C}^n \\ \|\mathbf{v}\| \leq 1}} \|A\mathbf{v}\| = \sup_{\substack{\mathbf{v} \in \mathbb{C}^n \\ \|\mathbf{v}\| = 1}} \|A\mathbf{v}\|, \quad (22)$$

est une norme matricielle, appelée **norme matricielle subordonnée** (à la norme vectorielle donnée).

De plus

$$\|A\mathbf{v}\| \leq \|A\|_s \|\mathbf{v}\| \quad \forall \mathbf{v} \in \mathbb{C}^n \quad (23)$$

et la norme  $\|A\|$  peut se définir aussi par

$$\|A\|_s = \inf \{ \alpha \in \mathbb{R} : \|A\mathbf{v}\| \leq \alpha \|\mathbf{v}\|, \quad \forall \mathbf{v} \in \mathbb{C}^n \}. \quad (24)$$

Il existe au moins un vecteur  $\mathbf{u} \in \mathbb{C}^n$  tel que

$$\mathbf{u} \neq 0 \quad \text{et} \quad \|A\mathbf{u}\| = \|A\|_s \|\mathbf{u}\|. \quad (25)$$

Enfin une norme subordonnée vérifie toujours

$$\|I\|_s = 1 \quad (26)$$



## Théorème 9:



Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ . On a

$$\|A\|_1 \stackrel{\text{def}}{=} \sup_{\substack{v \in \mathbb{K}^n \\ v \neq 0}} \frac{\|Av\|_1}{\|v\|_1} = \max_{j \in \llbracket 1, n \rrbracket} \sum_{i=1}^n |a_{ij}| \quad (27)$$

$$\|A\|_2 \stackrel{\text{def}}{=} \sup_{\substack{v \in \mathbb{K}^n \\ v \neq 0}} \frac{\|Av\|_2}{\|v\|_2} = \sqrt{\rho(A^*A)} = \sqrt{\rho(AA^*)} = \|A^*\|_2 \quad (28)$$

$$\|A\|_\infty \stackrel{\text{def}}{=} \sup_{\substack{v \in \mathbb{K}^n \\ v \neq 0}} \frac{\|Av\|_\infty}{\|v\|_\infty} = \max_{i \in \llbracket 1, n \rrbracket} \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \quad (29)$$

La norme  $\|\bullet\|_2$  est invariante par transformation unitaire :

$$UU^* = I \implies \|A\|_2 = \|AU\|_2 = \|UA\|_2 = \|U^*AU\|_2. \quad (30)$$





## Corollaire 9.1

- 1 Si une matrice  $\mathbb{A}$  est hermitienne, ou symétrique (donc normale), on a  $\|\mathbb{A}\|_2 = \rho(\mathbb{A})$ .
- 2 Si une matrice  $\mathbb{A}$  est unitaire, ou orthogonale (donc normale), on a  $\|\mathbb{A}\|_2 = 1$ .

# Plan

- 1 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

- 2 Normes vectorielles et normes matricielles
  - Normes vectorielles
  - Normes matricielles
  - Suites de vecteurs et de matrices
- 3 Conditionnement d'un système linéaire
- 4 Méthodes itératives
  - Principe
  - Notations
  - Méthode de Jacobi
  - Méthode de Gauss-Seidel
  - Méthode de relaxation
  - Etude de la convergence
  - Algorithmes
    - Principe de base
    - Méthode de Jacobi

## ♥ Definition 9.2

Soit  $V$  un espace vectoriel muni d'une norme  $\|\bullet\|$ , on dit qu'une suite  $(\mathbf{v}_k)$  d'éléments de  $V$  **converge vers un élément**  $\mathbf{v} \in V$ , si

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \|\mathbf{v}_k - \mathbf{v}\| = 0$$

et on écrit

$$\mathbf{v} = \lim_{k \rightarrow \infty} \mathbf{v}_k.$$



## Théorème 10: admis

Soit  $\mathbb{B}$  une matrice carrée. Les conditions suivantes sont équivalentes :

- ①  $\lim_{k \rightarrow \infty} \mathbb{B}^k = 0$ ,
- ②  $\lim_{k \rightarrow \infty} \mathbb{B}^k \mathbf{v} = 0$  pour tout vecteur  $\mathbf{v}$ ,
- ③  $\rho(\mathbb{B}) < 1$ ,
- ④  $\|\mathbb{B}\| < 1$  pour au moins une norme matricielle subordonnée  $\|\bullet\|$ .



## Théorème 11: admis

Soit  $\mathbb{B}$  une matrice carrée, et  $\|\bullet\|$  une norme matricielle quelconque. Alors

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \left\| \mathbb{B}^k \right\|^{1/k} = \rho(\mathbb{B}).$$

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 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'entraînent qu'une variation *raisonnable* de la solution.

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

## ♥ Definition 12.1

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

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

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





## Proposition:



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

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



### Théorème 13:



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 13.1

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

# Plan

## 1 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

## 2 Normes vectorielles et normes matricielles

- Normes vectorielles
- Normes matricielles
- Suites de vecteurs et de matrices

## 3 Conditionnement d'un système linéaire

## 4 Méthodes itératives

- Principe
- Notations
- Méthode de Jacobi
- Méthode de Gauss-Seidel
- Méthode de relaxation
- Etude de la convergence
- Algorithmes
  - Principe de base
  - Méthode de Jacobi

## Méthodes itératives pour la résolution du système linéaire

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

Trouver une **matrice d'itération**  $\mathbb{B}$  et d'un vecteur  $\mathbf{c}$  telles que

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

vérifie

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \mathbf{x}^{[k]} = \tilde{\mathbf{x}} \quad \text{avec} \quad \tilde{\mathbf{x}} = \mathbb{A}^{-1}\mathbf{b}$$

# Plan

## 1 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

## 2 Normes vectorielles et normes matricielles

- Normes vectorielles
- Normes matricielles
- Suites de vecteurs et de matrices

## 3 Conditionnement d'un système linéaire

## 4 Méthodes itératives

- Principe
- **Notations**
- Méthode de Jacobi
- Méthode de Gauss-Seidel
- Méthode de relaxation
- Etude de la convergence
- Algorithmes
  - Principe de base
  - Méthode de Jacobi

Soit  $\mathbb{A} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  une matrice régulière, avec  $\forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket, A_{i,i} \neq 0$

$$\begin{aligned} \mathbb{A} &= \begin{pmatrix} A_{1,1} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & A_{n,n} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 & \cdots & \cdots & 0 \\ A_{2,1} & \ddots & & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ A_{n,1} & \cdots & A_{n,n-1} & 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 & A_{1,2} & \cdots & A_{1,n} \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & A_{n-1,n} \\ 0 & \cdots & \cdots & 0 \end{pmatrix} \\ &= \mathbb{D} - \mathbb{E} - \mathbb{F} = \begin{pmatrix} \ddots & & -\mathbb{F} \\ & \mathbb{D} & \\ -\mathbb{E} & & \ddots \end{pmatrix} \end{aligned}$$

# Plan

## 1 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

## 2 Normes vectorielles et normes matricielles

- Normes vectorielles
- Normes matricielles
- Suites de vecteurs et de matrices

## 3 Conditionnement d'un système linéaire

## 4 Méthodes itératives

- Principe
- Notations
- Méthode de Jacobi
- Méthode de Gauss-Seidel
- Méthode de relaxation
- Etude de la convergence
- Algorithmes
  - Principe de base
  - Méthode de Jacobi



$$A\mathbf{x} = \mathbf{b} \iff \forall i, b_i = \sum_{j=1}^n A_{i,j}x_j = \sum_{j=1}^{i-1} A_{i,j}x_j + A_{i,i}x_i + \sum_{j=i+1}^n A_{i,j}x_j$$

La méthode itérative de **Jacobi** :

$$b_i = \sum_{j=1}^{i-1} A_{i,j}x_j^{[k]} + A_{i,i}x_i^{[k+1]} + \sum_{j=i+1}^n A_{i,j}x_j^{[k]} \quad \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket$$

ou encore

$$x_i^{[k+1]} = \frac{1}{A_{ii}} \left( b_i - \sum_{j=1, j \neq i}^n A_{ij}x_j^{[k]} \right) \quad \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket$$

$$\mathbb{A}\mathbf{x} = \mathbf{b} \iff \forall i, b_i = \sum_{j=1}^n A_{i,j}x_j = \sum_{j=1}^{i-1} A_{i,j}x_j + A_{i,i}x_i + \sum_{j=i+1}^n A_{i,j}x_j$$

La méthode itérative de **Jacobi** :

$$b_i = \sum_{j=1}^{i-1} A_{i,j}x_j^{[k]} + A_{i,i}x_i^{[k+1]} + \sum_{j=i+1}^n A_{i,j}x_j^{[k]} \quad \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket$$

$$\mathbf{b} = \mathbb{D}\mathbf{x}^{[k+1]} - \mathbb{E}\mathbf{x}^{[k]} - \mathbb{F}\mathbf{x}^{[k]}$$

ou encore

$$x_i^{[k+1]} = \frac{1}{A_{ii}} \left( b_i - \sum_{j=1, j \neq i}^n A_{ij}x_j^{[k]} \right) \quad \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket$$

$$\mathbf{x}^{[k+1]} = \mathbb{D}^{-1}(\mathbb{E} + \mathbb{F})\mathbf{x}^{[k]} + \mathbb{D}^{-1}\mathbf{b}$$

# Plan

## 1 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

## 2 Normes vectorielles et normes matricielles

- Normes vectorielles
- Normes matricielles
- Suites de vecteurs et de matrices

## 3 Conditionnement d'un système linéaire

## 4 Méthodes itératives

- Principe
- Notations
- Méthode de Jacobi
- **Méthode de Gauss-Seidel**
- Méthode de relaxation
- Etude de la convergence
- Algorithmes
  - Principe de base
  - Méthode de Jacobi

$$\mathbb{A}\mathbf{x} = \mathbf{b} \iff \forall i, b_i = \sum_{j=1}^n A_{i,j}x_j = \sum_{j=1}^{i-1} A_{i,j}x_j + A_{i,i}x_i + \sum_{j=i+1}^n A_{i,j}x_j$$

La méthode itérative de **Gauss-Seidel** :

$$b_i = A_{i,i}x_i^{[k+1]} + \sum_{j=1}^{i-1} A_{i,j}x_j^{[k+1]} + \sum_{j=i+1}^n A_{i,j}x_j^{[k]} \quad \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket$$

ou encore

$$x_i^{(k+1)} = \frac{1}{A_{ii}} \left( b_i - \sum_{j=1}^{i-1} A_{ij}x_j^{[k+1]} - \sum_{j=i+1}^n A_{ij}x_j^{[k]} \right) \quad \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket$$

$$\mathbb{A}\mathbf{x} = \mathbf{b} \iff \forall i, b_i = \sum_{j=1}^n A_{i,j}x_j = \sum_{j=1}^{i-1} A_{i,j}x_j + A_{i,i}x_i + \sum_{j=i+1}^n A_{i,j}x_j$$

La méthode itérative de **Gauss-Seidel** :

$$b_i = A_{i,i}x_i^{[k+1]} + \sum_{j=1}^{i-1} A_{i,j}x_j^{[k+1]} + \sum_{j=i+1}^n A_{i,j}x_j^{[k]} \quad \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket$$

$$\mathbf{b} = \mathbb{D}\mathbf{x}^{[k+1]} - \mathbb{E}\mathbf{x}^{[k+1]} - \mathbb{F}\mathbf{x}^{[k]}$$

ou encore

$$x_i^{(k+1)} = \frac{1}{A_{ii}} \left( b_i - \sum_{j=1}^{i-1} A_{ij}x_j^{[k+1]} - \sum_{j=i+1}^n A_{ij}x_j^{[k]} \right) \quad \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket$$

$$\mathbf{x}^{[k+1]} = (\mathbb{D} - \mathbb{E})^{-1}\mathbb{F}\mathbf{x}^{[k]} + (\mathbb{D} - \mathbb{E})^{-1}\mathbf{b}$$

# Plan

## 1 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

## 2 Normes vectorielles et normes matricielles

- Normes vectorielles
- Normes matricielles
- Suites de vecteurs et de matrices

## 3 Conditionnement d'un système linéaire

## 4 Méthodes itératives

- Principe
- Notations
- Méthode de Jacobi
- Méthode de Gauss-Seidel
- Méthode de relaxation
- Etude de la convergence
- Algorithmes
  - Principe de base
  - Méthode de Jacobi

Soit  $w \in \mathbb{R}^*$ .

$$x_i^{[k+1]} = w\hat{x}_i^{[k+1]} + (1-w)x_i^{[k]}$$

où  $\hat{x}_i^{[k+1]}$  est obtenu à partir de l'une des deux méthodes précédentes.  
Avec la méthode de Gauss-Seidel : méthode S.O.R. (successive over relaxation)

$$x_i^{[k+1]} = \frac{w}{A_{ii}} \left( b_i - \sum_{j=1}^{i-1} A_{ij}x_j^{[k+1]} - \sum_{j=i+1}^n A_{ij}x_j^{[k]} \right) + (1-w)x_i^{[k]} \quad \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket$$



### Exercice 14.1:



Déterminer la matrice d'itération  $\mathbb{B}$  et le vecteur  $\mathbf{c}$  tels que

$$\mathbf{x}^{[k+1]} = \mathbb{B}\mathbf{x}^{[k]} + \mathbf{c}$$

en fonction de  $\mathbb{D}$ ,  $\mathbb{E}$ ,  $\mathbb{F}$ , et  $\mathbf{b}$ .



## Proposition:



On pose  $\mathbb{L} = \mathbb{D}^{-1}\mathbb{E}$  et  $\mathbb{U} = \mathbb{D}^{-1}\mathbb{F}$ .

La matrice d'itération de la méthode de Jacobi, notée  $\mathbb{J}$ , est donnée par

$$\mathbb{J} = \mathbb{D}^{-1}(\mathbb{E} + \mathbb{F}) = \mathbb{L} + \mathbb{U}, \quad (31)$$

La matrice d'itération de la méthode S.O.R., notée  $\mathcal{L}_w$ , est donnée par

$$\mathcal{L}_w = \left( \frac{\mathbb{D}}{w} - \mathbb{E} \right)^{-1} \left( \frac{1-w}{w} \mathbb{D} + \mathbb{F} \right) = (\mathbb{I} - w\mathbb{L})^{-1} ((1-w)\mathbb{I} + w\mathbb{U}). \quad (32)$$

et elle vérifie

$$\rho(\mathcal{L}_w) \geq |w - 1|. \quad (33)$$

La matrice d'itération de Gauss-Seidel est  $\mathcal{L}_1$  et elle correspond à

$$\mathcal{L}_1 = (\mathbb{D} - \mathbb{E})^{-1}\mathbb{F} = (\mathbb{I} - \mathbb{L})^{-1}\mathbb{U}. \quad (34)$$



# Plan

## 1 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

## 2 Normes vectorielles et normes matricielles

- Normes vectorielles
- Normes matricielles
- Suites de vecteurs et de matrices

## 3 Conditionnement d'un système linéaire

## 4 Méthodes itératives

- Principe
- Notations
- Méthode de Jacobi
- Méthode de Gauss-Seidel
- Méthode de relaxation
- Etude de la convergence
- Algorithmes
  - Principe de base
  - Méthode de Jacobi



## Théorème:



Soit  $\mathbb{A}$  une matrice régulière décomposée sous la forme  $\mathbb{A} = \mathbb{M} - \mathbb{N}$  avec  $\mathbb{M}$  régulière. On pose

$$\mathbb{B} = \mathbb{M}^{-1}\mathbb{N} \quad \text{et} \quad \mathbf{c} = \mathbb{M}^{-1}\mathbf{b}.$$

Alors la suite définie par

$$\mathbf{x}^{[0]} \in \mathbb{K}^n \quad \text{et} \quad \mathbf{x}^{[k+1]} = \mathbb{B}\mathbf{x}^{[k]} + \mathbf{c}$$

converge vers  $\bar{\mathbf{x}} = \mathbb{A}^{-1}\mathbf{b}$  quelque soit  $\mathbf{x}^{[0]}$  si et seulement si  $\rho(\mathbb{B}) < 1$ .



## Corollaire:



Soit  $A$  une matrice vérifiant  $A_{i,i} \neq 0 \ \forall i$ . Une condition nécessaire de convergence pour la méthode S.O.R. est que  $0 < w < 2$ .



**Théorème:** voir Lascaux-Théodor, vol.2, Théorème 19 et 20, pages 346 à 349

Soit  $A$  une matrice à diagonale strictement dominante ou une matrice inversible à diagonale fortement dominante alors

- la méthode de Jacobi est convergente,
- si  $w \in ]0, 1]$  la méthode de Relaxation est convergente.



## Théorème

Soit  $A$  une matrice hermitienne inversible en décomposée en  $A = M - N$  où  $M$  est inversible. Soit  $B = I - M^{-1}A$ , la matrice de l'itération. Supposons que  $M^* + N$  (qui est hermitienne) soit définie positive. Alors  $\rho(B) < 1$  si et seulement si  $A$  est définie positive.



## Théorème

Soit  $A$  une matrice hermitienne définie positive, alors la méthode de relaxation converge si et seulement si  $w \in ]0, 2[$ .

# Plan

## 1 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

## 2 Normes vectorielles et normes matricielles

- Normes vectorielles
- Normes matricielles
- Suites de vecteurs et de matrices

## 3 Conditionnement d'un système linéaire

## 4 Méthodes itératives

- Principe
- Notations
- Méthode de Jacobi
- Méthode de Gauss-Seidel
- Méthode de relaxation
- Etude de la convergence

### Algorithmes

- Principe de base
- Méthode de Jacobi

# Principe de base

Résoudre :

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

Méthodes itératives :

$$\mathbf{x}^{[0]} \in \mathbb{K}^n \text{ et } \mathbf{x}^{[k+1]} = \mathbb{B}\mathbf{x}^{[k]} + \mathbf{c}$$

Algorithme :

$\mathbf{x}^{[0]}$  donné

**Pour**  $k = 0, 1, \dots$  **faire**

$\mathbf{x}^{[k+1]} \leftarrow \mathbb{B}\mathbf{x}^{[k]} + \mathbf{c}$

**Fin Pour**

Critère d'arrêt? Stockage de tous les  $\mathbf{x}^{[k]}$ ?

La convergence de ces méthodes n'est pas assurée et si il y a convergence le nombre d'itération nécessaire n'est (à priori) pas connu.

⇒ boucle **Tantque**

**Critères d'arrêt :**

- nombre maximum d'itérations
- $\varepsilon > 0$  permet l'arrêt des calculs si  $\mathbf{x}^{[k]}$  suffisamment proche de  $\bar{\mathbf{x}} = \mathbb{A}^{-1}\mathbf{b}$

Comment choisir le critère d'arrêt pour la convergence?

La convergence de ces méthodes n'est pas assurée et si il y a convergence le nombre d'itération nécessaire n'est (à priori) pas connu.

⇒ boucle **Tantque**

**Critères d'arrêt :**

- nombre maximum d'itérations
- $\varepsilon > 0$  permet l'arrêt des calculs si  $\mathbf{x}^{[k]}$  suffisamment proche de  $\bar{\mathbf{x}} = \mathbb{A}^{-1}\mathbf{b}$

Comment choisir le critère d'arrêt pour la convergence?

Exemple de critère d'arrêt pour la convergence :

Soit  $\mathbf{r}^{[k]} = \mathbf{b} - \mathbb{A}\mathbf{x}^{[k]}$  le résidu.

$$\frac{\|\mathbf{r}^{[k]}\|}{\|\mathbf{b}\|} \leq \varepsilon$$



La convergence de ces méthodes n'est pas assurée et si il y a convergence le nombre d'itération nécessaire n'est (à priori) pas connu.

⇒ boucle **Tantque**

**Critères d'arrêt :**

- nombre maximum d'itérations
- $\varepsilon > 0$  permet l'arrêt des calculs si  $\mathbf{x}^{[k]}$  suffisamment proche de  $\bar{\mathbf{x}} = \mathbb{A}^{-1}\mathbf{b}$

Comment choisir le critère d'arrêt pour la convergence?

Exemple de critère d'arrêt pour la convergence :

Soit  $\mathbf{r}^{[k]} = \mathbf{b} - \mathbb{A}\mathbf{x}^{[k]}$  le résidu.

$$\frac{\|\mathbf{r}^{[k]}\|}{\|\mathbf{b}\|} \leq \varepsilon$$

Car dans ce cas, on a avec  $\mathbf{e}^{[k]} = \bar{\mathbf{x}} - \mathbf{x}^{[k]}$

$$\frac{\|\mathbf{e}^{[k]}\|}{\|\bar{\mathbf{x}}\|} \leq \varepsilon \text{cond}(\mathbb{A})$$

---

**Algorithme 12** Méthode itérative pour la résolution d'un système linéaire  $\mathbb{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$ 

---

**Données :**

- $\mathbb{A}$  : matrice de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ ,
- $\mathbf{b}$  : vecteur de  $\mathbb{K}^n$ ,
- $\mathbf{x}^0$  : vecteur initial de  $\mathbb{K}^n$ ,
- $\varepsilon$  : la tolérance,  $\varepsilon \in \mathbb{R}^+$ ,
- kmax : nombre maximum d'itérations, kmax  $\in \mathbb{N}^*$

**Résultat :**

$\mathbf{x}^{\text{tol}}$  : un vecteur de  $\mathbb{K}^n$  si convergence, sinon  $\emptyset$

- 1:  $k \leftarrow 0, \mathbf{x}^{\text{tol}} \leftarrow \emptyset$
- 2:  $\mathbf{x} \leftarrow \mathbf{x}^0, \mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbb{A}\mathbf{x},$
- 3:  $\text{tol} \leftarrow \varepsilon(\|\mathbf{b}\| + 1)$
- 4: **Tantque**  $\|\mathbf{r}\| > \text{tol}$  et  $k \leq \text{kmax}$  **faire**
- 5:    $k \leftarrow k + 1$
- 6:    $\mathbf{p} \leftarrow \mathbf{x}$   $\triangleright \mathbf{p}$  contient le vecteur précédent
- 7:    $\mathbf{x} \leftarrow$  calcul de l'itérée suivante en fonction de  $\mathbf{p}, \mathbb{A}, \mathbf{b}, \dots$
- 8:    $\mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbb{A}\mathbf{x},$
- 9: **Fin Tantque**
- 10: **Si**  $\|\mathbf{r}\| \leq \text{tol}$  **alors**  $\triangleright$  Convergence
- 11:    $\mathbf{x}^{\text{tol}} \leftarrow \mathbf{x}$
- 12: **Fin Si**

Pour Jacobi , la suite des itérées est définie par

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

Algorithme 13  $\mathcal{R}_0$

```
1:  $k \leftarrow 0, \mathbf{x}^{\text{tol}} \leftarrow \emptyset$ 
2:  $\mathbf{x} \leftarrow \mathbf{x}^0, \mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbf{A}\mathbf{x},$ 
3:  $\text{tol} \leftarrow \varepsilon(\|\mathbf{b}\| + 1)$ 
4: Tantque  $\|\mathbf{r}\| > \text{tol}$  et  $k \leq k_{\max}$  faire
5:    $k \leftarrow k + 1$ 
6:    $\mathbf{p} \leftarrow \mathbf{x}$ 
7:
8:    $\mathbf{x} \leftarrow$  calcul par Jacobi
9:    $\mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbf{A}\mathbf{x},$ 
10: Fin Tantque
11: Si  $\|\mathbf{r}\| \leq \text{tol}$  alors  $\triangleright$  Convergence
12:    $\mathbf{x}^{\text{tol}} \leftarrow \mathbf{x}$ 
13: Fin Si
```

Algorithme 13  $\mathcal{R}_1$

```
1:  $k \leftarrow 0, \mathbf{x}^{\text{tol}} \leftarrow \emptyset$ 
2:  $\mathbf{x} \leftarrow \mathbf{x}^0, \mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbf{A}\mathbf{x},$ 
3:  $\text{tol} \leftarrow \varepsilon(\|\mathbf{b}\| + 1)$ 
4: Tantque  $\|\mathbf{r}\| > \text{tol}$  et  $k \leq k_{\max}$  faire
5:    $k \leftarrow k + 1$ 
6:    $\mathbf{p} \leftarrow \mathbf{x}$ 
7:   Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire
8:      $x_i \leftarrow \frac{1}{A_{ii}} \left( b_i - \sum_{j=1, j \neq i}^n A_{ij} p_j \right)$ 
9:   Fin Pour
10:   $\mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbf{A}\mathbf{x},$ 
11: Fin Tantque
12: Si  $\|\mathbf{r}\| \leq \text{tol}$  alors  $\triangleright$  Convergence
13:    $\mathbf{x}^{\text{tol}} \leftarrow \mathbf{x}$ 
14: Fin Si
```

### Algorithme 13 $\mathcal{R}_1$

```

1:  $k \leftarrow 0, \mathbf{x}^{\text{tol}} \leftarrow \emptyset$ 
2:  $\mathbf{x} \leftarrow \mathbf{x}^0, \mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbf{A}\mathbf{x},$ 
3:  $\text{tol} \leftarrow \varepsilon(\|\mathbf{b}\| + 1)$ 
4: Tantque  $\|\mathbf{r}\| > \text{tol}$  et  $k \leq k_{\max}$  faire
5:    $k \leftarrow k + 1$ 
6:    $\mathbf{p} \leftarrow \mathbf{x}$ 
7:   Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire
8:
9:     
$$x_i \leftarrow \frac{1}{A_{ii}} \left( b_i - \sum_{j=1, j \neq i}^n A_{ij} p_j \right)$$

10:  Fin Pour
11:   $\mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbf{A}\mathbf{x},$ 
12: Fin Tantque
13: Si  $\|\mathbf{r}\| \leq \text{tol}$  alors
14:    $\mathbf{x}^{\text{tol}} \leftarrow \mathbf{x}$ 
15: Fin Si
```

### Algorithme 13 $\mathcal{R}_2$

```

1:  $k \leftarrow 0, \mathbf{x}^{\text{tol}} \leftarrow \emptyset$ 
2:  $\mathbf{x} \leftarrow \mathbf{x}^0, \mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbf{A}\mathbf{x},$ 
3:  $\text{tol} \leftarrow \varepsilon(\|\mathbf{b}\| + 1)$ 
4: Tantque  $\|\mathbf{r}\| > \text{tol}$  et  $k \leq k_{\max}$  faire
5:    $k \leftarrow k + 1$ 
6:    $\mathbf{p} \leftarrow \mathbf{x}$ 
7:   Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire
8:
9:      $S \leftarrow 0$ 
10:    Pour  $j \leftarrow 1$  à  $n$  ( $j \neq i$ ) faire
11:       $S \leftarrow S + A_{ij} p_j$ 
12:    Fin Pour
13:     $x_i \leftarrow \frac{1}{A_{ii}} (b_i - S)$ 
14:  Fin Pour
15:   $\mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbf{A}\mathbf{x},$ 
16: Fin Tantque
17: Si  $\|\mathbf{r}\| \leq \text{tol}$  alors
18:    $\mathbf{x}^{\text{tol}} \leftarrow \mathbf{x}$ 
19: Fin Si
```

---

**Algorithme 13** Méthode itérative de Jacobi pour la résolution d'un système linéaire  $\mathbb{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$ 

---

**Données :**

- $\mathbb{A}$  : matrice de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ ,
- $\mathbf{b}$  : vecteur de  $\mathbb{K}^n$ ,
- $\mathbf{x}^0$  : vecteur initial de  $\mathbb{K}^n$ ,
- $\varepsilon$  : la tolérance,  $\varepsilon \in \mathbb{R}^+$ ,
- kmax : nombre maximum d'itérations, kmax  $\in \mathbb{N}^*$

**Résultat :**

$\mathbf{X}$  : un vecteur de  $\mathbb{K}^n$

```
1: Fonction  $\mathbf{X} \leftarrow \text{RSLJACOBI} (\mathbb{A}, \mathbf{b}, \mathbf{x}^0, \varepsilon, \text{kmax})$ 
2:    $k \leftarrow 0, \mathbf{X} \leftarrow \emptyset$ 
3:    $\mathbf{x} \leftarrow \mathbf{x}^0, \mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbb{A} * \mathbf{x},$ 
4:    $\text{tol} \leftarrow \varepsilon(\|\mathbf{b}\| + 1)$ 
5:   Tantque  $\|\mathbf{r}\| > \text{tol}$  et  $k \leq \text{kmax}$  faire
6:      $k \leftarrow k + 1$ 
7:      $\mathbf{p} \leftarrow \mathbf{x}$ 
8:     Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire
9:        $S \leftarrow 0$ 
10:      Pour  $j \leftarrow 1$  à  $n$  ( $j \neq i$ ) faire
11:         $S \leftarrow S + A(i, j) * p(j)$ 
12:      Fin Pour
13:       $x(i) \leftarrow (b(i) - S)/A(i, i)$ 
14:    Fin Pour
15:     $\mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbb{A} * \mathbf{x},$ 
16:  Fin Tantque
17:  Si  $\|\mathbf{r}\| \leq \text{tol}$  alors
18:     $\mathbf{X} \leftarrow \mathbf{x}$ 
19:  Fin Si
20: Fin Fonction
```

Pour Gauss-Seidel , la suite des itérées est définie par

$$x_i^{(k+1)} = \frac{1}{A_{ii}} \left( b_i - \sum_{j=1}^{i-1} A_{ij} x_j^{[k+1]} - \sum_{j=i+1}^n A_{ij} x_j^{[k]} \right) \quad \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket$$

#### Algorithme 14 $\overline{\mathcal{R}_0}$

```

1:  $k \leftarrow 0, \mathbf{x}^{\text{tol}} \leftarrow \emptyset$ 
2:  $\mathbf{x} \leftarrow \mathbf{x}^0, \mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbb{A}\mathbf{x},$ 
3:  $\text{tol} \leftarrow \varepsilon(\|\mathbf{b}\| + 1)$ 
4: Tantque  $\|\mathbf{r}\| > \text{tol}$  et  $k \leq k_{\max}$  faire
5:    $k \leftarrow k + 1$ 
6:    $\mathbf{p} \leftarrow \mathbf{x}$ 
7:
8:    $\mathbf{x} \leftarrow$  calcul par Gauss-Seidel
9:    $\mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbb{A}\mathbf{x},$ 
10: Fin Tantque
11: Si  $\|\mathbf{r}\| \leq \text{tol}$  alors
12:    $\mathbf{x}^{\text{tol}} \leftarrow \mathbf{x}$ 
13: Fin Si
```

#### Algorithme 14 $\overline{\mathcal{R}_1}$

```

1:  $k \leftarrow 0, \mathbf{x}^{\text{tol}} \leftarrow \emptyset$ 
2:  $\mathbf{x} \leftarrow \mathbf{x}^0, \mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbb{A}\mathbf{x},$ 
3:  $\text{tol} \leftarrow \varepsilon(\|\mathbf{b}\| + 1)$ 
4: Tantque  $\|\mathbf{r}\| > \text{tol}$  et  $k \leq k_{\max}$  faire
5:    $k \leftarrow k + 1$ 
6:    $\mathbf{p} \leftarrow \mathbf{x}$ 
7:   Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire
8:      $x_i \leftarrow \frac{1}{A_{ii}} \left( b_i - \sum_{j=1}^{i-1} A_{ij} x_j - \sum_{j=i+1}^n A_{ij} p_j \right)$ 
9:   Fin Pour
10:   $\mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbb{A}\mathbf{x},$ 
11: Fin Tantque
12: Si  $\|\mathbf{r}\| \leq \text{tol}$  alors
13:    $\mathbf{x}^{\text{tol}} \leftarrow \mathbf{x}$ 
14: Fin Si
```

### Algorithme 14 $\mathcal{R}_1$

```

1:  $k \leftarrow 0, \mathbf{x}^{\text{tol}} \leftarrow \emptyset$ 
2:  $\mathbf{x} \leftarrow \mathbf{x}^0, \mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbf{A}\mathbf{x},$ 
3:  $\text{tol} \leftarrow \varepsilon(\|\mathbf{b}\| + 1)$ 
4: Tantque  $\|\mathbf{r}\| > \text{tol}$  et  $k \leq k_{\max}$  faire
5:    $k \leftarrow k + 1$ 
6:    $\mathbf{p} \leftarrow \mathbf{x}$ 
7:   Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire
8:
9:     
$$x_i \leftarrow \frac{1}{A_{ii}} \left( b_i - \sum_{j=1}^{i-1} A_{ij}x_j - \sum_{j=i+1}^n A_{ij}p_j \right)$$

10:  Fin Pour
11:   $\mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbf{A}\mathbf{x},$ 
12: Fin Tantque
13: Si  $\|\mathbf{r}\| \leq \text{tol}$  alors
14:   $\mathbf{x}^{\text{tol}} \leftarrow \mathbf{x}$ 
15: Fin Si
  
```

### Algorithme 14 $\mathcal{R}_2$

```

1:  $k \leftarrow 0, \mathbf{x}^{\text{tol}} \leftarrow \emptyset$ 
2:  $\mathbf{x} \leftarrow \mathbf{x}^0, \mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbf{A}\mathbf{x},$ 
3:  $\text{tol} \leftarrow \varepsilon(\|\mathbf{b}\| + 1)$ 
4: Tantque  $\|\mathbf{r}\| > \text{tol}$  et  $k \leq k_{\max}$  faire
5:    $k \leftarrow k + 1$ 
6:    $\mathbf{p} \leftarrow \mathbf{x}$ 
7:   Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire
8:
9:     S  $\leftarrow 0$ 
10:    Pour  $j \leftarrow 1$  à  $i - 1$  faire
11:      S  $\leftarrow S + A_{ij}x_j$ 
12:    Fin Pour
13:    Pour  $j \leftarrow i + 1$  à  $n$  faire
14:      S  $\leftarrow S + A_{ij}p_j$ 
15:    Fin Pour
16:     $x_i \leftarrow \frac{1}{A_{ii}} (b_i - S)$ 
17:  Fin Pour
18:   $\mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbf{A}\mathbf{x},$ 
19: Fin Tantque
20: Si  $\|\mathbf{r}\| \leq \text{tol}$  alors
21:   $\mathbf{x}^{\text{tol}} \leftarrow \mathbf{x}$ 
22: Fin Si
  
```

**Algorithme 14** Méthode itérative de Gauss-Seidel pour la résolution d'un système linéaire  $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ **Données :**

- $\mathbf{A}$  : matrice de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ ,
- $\mathbf{b}$  : vecteur de  $\mathbb{K}^n$ ,
- $\mathbf{x}^0$  : vecteur initial de  $\mathbb{K}^n$ ,
- $\varepsilon$  : la tolérance,  $\varepsilon \in \mathbb{R}^+$ ,
- kmax : nombre maximum d'itérations, kmax  $\in \mathbb{N}^*$

**Résultat :** $\mathbf{X}$  : un vecteur de  $\mathbb{K}^n$ 

```
1: Fonction  $\mathbf{X} \leftarrow \text{RSLGAUSSSEIDEL}(\mathbf{A}, \mathbf{b}, \mathbf{x}^0, \varepsilon, \text{kmax})$ 
2:    $k \leftarrow 0, \mathbf{X} \leftarrow \emptyset$ 
3:    $\mathbf{x} \leftarrow \mathbf{x}^0, \mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbf{A} * \mathbf{x},$ 
4:    $\text{tol} \leftarrow \varepsilon(\|\mathbf{b}\| + 1)$ 
5:   Tantque  $\|\mathbf{r}\| > \text{tol}$  et  $k \leq \text{kmax}$  faire
6:      $k \leftarrow k + 1$ 
7:      $\mathbf{p} \leftarrow \mathbf{x}$ 
8:     Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire
9:        $\mathbf{S} \leftarrow \mathbf{0}$ 
10:      Pour  $j \leftarrow 1$  à  $i - 1$  faire
11:         $\mathbf{S} \leftarrow \mathbf{S} + \mathbf{A}(i, j) * \mathbf{x}(j)$ 
12:      Fin Pour
13:      Pour  $j \leftarrow i + 1$  à  $n$  faire
14:         $\mathbf{S} \leftarrow \mathbf{S} + \mathbf{A}(i, j) * \mathbf{p}(j)$ 
15:      Fin Pour
16:       $\mathbf{x}(i) \leftarrow (\mathbf{b}(i) - \mathbf{S}) / \mathbf{A}(i, i)$ 
17:    Fin Pour
18:     $\mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbf{A} * \mathbf{x},$ 
19:  Fin Tantque
20:  Si  $\|\mathbf{r}\| \leq \text{tol}$  alors
21:     $\mathbf{X} \leftarrow \mathbf{x}$ 
22:  Fin Si
23: Fin Fonction
```



Fonction  $\mathbf{X} \leftarrow \text{RSLJACOBI} (\mathbb{A}, \mathbf{b}, \mathbf{x}^0, \varepsilon, k_{\max})$

$k \leftarrow 0, \mathbf{X} \leftarrow \emptyset$

$\mathbf{x} \leftarrow \mathbf{x}^0, \mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbb{A} * \mathbf{x},$

$\text{tol} \leftarrow \varepsilon(\|\mathbf{b}\| + 1)$

Tantque  $\|\mathbf{r}\| > \text{tol}$  et  $k \leq k_{\max}$  faire

$k \leftarrow k + 1$

$\mathbf{p} \leftarrow \mathbf{x}$

Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire

$S \leftarrow 0$

Pour  $j \leftarrow 1$  à  $n$  ( $j \neq i$ ) faire

$S \leftarrow S + A(i, j) * p(j)$

Fin Pour

$x(i) \leftarrow (b(i) - S)/A(i, i)$

Fin Pour

$\mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbb{A} * \mathbf{x},$

Fin Tantque

Si  $\|\mathbf{r}\| \leq \text{tol}$  alors

$\mathbf{X} \leftarrow \mathbf{x}$

Fin Si

Fin Fonction

Fonction  $\mathbf{X} \leftarrow \text{RSLGAUSSSEIDEL} (\mathbb{A}, \mathbf{b}, \mathbf{x}^0, \varepsilon, k_{\max})$

$k \leftarrow 0, \mathbf{X} \leftarrow \emptyset$

$\mathbf{x} \leftarrow \mathbf{x}^0, \mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbb{A} * \mathbf{x},$

$\text{tol} \leftarrow \varepsilon(\|\mathbf{b}\| + 1)$

Tantque  $\|\mathbf{r}\| > \text{tol}$  et  $k \leq k_{\max}$  faire

$k \leftarrow k + 1$

$\mathbf{p} \leftarrow \mathbf{x}$

Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire

$S \leftarrow 0$

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

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

Fin Pour

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

$S \leftarrow S + A(i, j) * p(j)$

Fin Pour

$x(i) \leftarrow (b(i) - S)/A(i, i)$

Fin Pour

$\mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbb{A} * \mathbf{x},$

Fin Tantque

Si  $\|\mathbf{r}\| \leq \text{tol}$  alors

$\mathbf{X} \leftarrow \mathbf{x}$

Fin Si

Fin Fonction

Fonction  $\mathbf{X} \leftarrow \text{RSLJACOBI} (\mathbb{A}, \mathbf{b}, \mathbf{x}^0, \varepsilon, k_{\max})$

$k \leftarrow 0, \mathbf{X} \leftarrow \emptyset$

$\mathbf{x} \leftarrow \mathbf{x}^0, \mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbb{A} * \mathbf{x},$

$\text{tol} \leftarrow \varepsilon(\|\mathbf{b}\| + 1)$

Tantque  $\|\mathbf{r}\| > \text{tol}$  et  $k \leq k_{\max}$  faire

$k \leftarrow k + 1$

$\mathbf{p} \leftarrow \mathbf{x}$

Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire

$S \leftarrow 0$

Pour  $j \leftarrow 1$  à  $n$  ( $j \neq i$ ) faire

$S \leftarrow S + A(i, j) * p(j)$

Fin Pour

$x(i) \leftarrow (b(i) - S) / A(i, i)$

Fin Pour

$\mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbb{A} * \mathbf{x},$

Fin Tantque

Si  $\|\mathbf{r}\| \leq \text{tol}$  alors

$\mathbf{X} \leftarrow \mathbf{x}$

Fin Si

Fin Fonction

Fonction  $\mathbf{X} \leftarrow \text{RSLGAUSSSEIDEL} (\mathbb{A}, \mathbf{b}, \mathbf{x}^0, \varepsilon, k_{\max})$

$k \leftarrow 0, \mathbf{X} \leftarrow \emptyset$

$\mathbf{x} \leftarrow \mathbf{x}^0, \mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbb{A} * \mathbf{x},$

$\text{tol} \leftarrow \varepsilon(\|\mathbf{b}\| + 1)$

Tantque  $\|\mathbf{r}\| > \text{tol}$  et  $k \leq k_{\max}$  faire

$k \leftarrow k + 1$

$\mathbf{p} \leftarrow \mathbf{x}$

Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire

$S \leftarrow 0$

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

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

Fin Pour

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

$S \leftarrow S + A(i, j) * p(j)$

Fin Pour

$x(i) \leftarrow (b(i) - S) / A(i, i)$

Fin Pour

$\mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbb{A} * \mathbf{x},$

Fin Tantque

Si  $\|\mathbf{r}\| \leq \text{tol}$  alors

$\mathbf{X} \leftarrow \mathbf{x}$

Fin Si

Fin Fonction

Même ossature puisque toutes deux basées sur l'Algorithme générique

Peut-on simplifier, clarifier et raccourcir les codes?

Fonction  $\mathbf{X} \leftarrow \text{RSLJACOBI} (\mathbb{A}, \mathbf{b}, \mathbf{x}^0, \varepsilon, k_{\max})$

$k \leftarrow 0, \mathbf{X} \leftarrow \emptyset$

$\mathbf{x} \leftarrow \mathbf{x}^0, \mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbb{A} * \mathbf{x},$

$\text{tol} \leftarrow \varepsilon(\|\mathbf{b}\| + 1)$

Tantque  $\|\mathbf{r}\| > \text{tol}$  et  $k \leq k_{\max}$  faire

$k \leftarrow k + 1$

$\mathbf{p} \leftarrow \mathbf{x}$

Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire

$S \leftarrow 0$

Pour  $j \leftarrow 1$  à  $n$  ( $j \neq i$ ) faire

$S \leftarrow S + A(i, j) * p(j)$

Fin Pour

$x(i) \leftarrow (b(i) - S)/A(i, i)$

Fin Pour

$\mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbb{A} * \mathbf{x},$

Fin Tantque

Si  $\|\mathbf{r}\| \leq \text{tol}$  alors

$\mathbf{X} \leftarrow \mathbf{x}$

Fin Si

Fin Fonction

---

**Algorithme 15** itération de Jacobi : calcul de  $\mathbf{x}$  tel que

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

---

**Données :**

$\mathbb{A}$  : matrice de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ ,

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

$\mathbf{y}$  : vecteur de  $\mathbb{K}^n$ ,

**Résultat :**

$\mathbf{x}$  : un vecteur de  $\mathbb{K}^n$

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

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

3:  $S \leftarrow 0$

4: Pour  $j \leftarrow 1$  à  $n$  ( $j \neq i$ ) faire

5:  $S \leftarrow S + A(i, j) * y(j)$

6: Fin Pour

7:  $x(i) \leftarrow (b(i) - S)/A(i, i)$

8: Fin Pour

9: Fin Fonction

---

Fonction  $\mathbf{X} \leftarrow \text{RSLJACOBI2} (\mathbb{A}, \mathbf{b}, \mathbf{x}^0, \varepsilon, k_{\max})$

$k \leftarrow 0, \mathbf{X} \leftarrow \emptyset$

$\mathbf{x} \leftarrow \mathbf{x}^0, \mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbb{A} * \mathbf{x},$

$\text{tol} \leftarrow \varepsilon(\|\mathbf{b}\| + 1)$

Tantque  $\|\mathbf{r}\| > \text{tol}$  et  $k \leq k_{\max}$  faire

$k \leftarrow k + 1$

$\mathbf{p} \leftarrow \mathbf{x}$

$\mathbf{x} \leftarrow \text{ITERJACOBI}(\mathbb{A}, \mathbf{b}, \mathbf{p})$

$\mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbb{A} * \mathbf{x},$

Fin Tantque

Si  $\|\mathbf{r}\| \leq \text{tol}$  alors

$\mathbf{X} \leftarrow \mathbf{x}$

Fin Si

Fin Fonction

---

**Algorithme 16** Itération de Jacobi : calcul de  $\mathbf{x}$  tel que

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

---

**Données :**

$\mathbb{A}$  : matrice de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ ,

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

$\mathbf{y}$  : vecteur de  $\mathbb{K}^n$ ,

**Résultat :**

$\mathbf{x}$  : un vecteur de  $\mathbb{K}^n$

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

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

3:  $S \leftarrow 0$

4: Pour  $j \leftarrow 1$  à  $n$  ( $j \neq i$ ) faire

5:  $S \leftarrow S + A(i, j) * y(j)$

6: Fin Pour

7:  $x(i) \leftarrow (b(i) - S)/A(i, i)$

8: Fin Pour

9: Fin Fonction

---

Fonction  $\mathbf{X} \leftarrow \text{RSLGAUSSSEIDEL} \left( \mathbb{A}, \mathbf{b}, \mathbf{x}^0, \varepsilon, \text{kmax} \right)$

$k \leftarrow 0, \mathbf{X} \leftarrow \emptyset$

$\mathbf{x} \leftarrow \mathbf{x}^0, \mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbb{A} * \mathbf{x},$

$\text{tol} \leftarrow \varepsilon(\|\mathbf{b}\| + 1)$

Tantque  $\|\mathbf{r}\| > \text{tol}$  et  $k \leq \text{kmax}$  faire

$k \leftarrow k + 1$

$\mathbf{p} \leftarrow \mathbf{x}$

Pour  $i \leftarrow 1$  à  $n$  faire

$S \leftarrow 0$

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

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

Fin Pour

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

$S \leftarrow S + A(i, j) * p(j)$

Fin Pour

$x(i) \leftarrow (b(i) - S) / A(i, i)$

Fin Pour

$\mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbb{A} * \mathbf{x},$

Fin Tantque

Si  $\|\mathbf{r}\| \leq \text{tol}$  alors

$\mathbf{X} \leftarrow \mathbf{x}$

Fin Si

Fin Fonction

---

**Algorithme 17** Itération de Gauss-Seidel : calcul de  $\mathbf{x}$  tel que

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


---

**Données :**

$\mathbf{A}$  : matrice de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ ,

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

$\mathbf{y}$  : vecteur de  $\mathbb{K}^n$ ,

**Résultat :**

$\mathbf{x}$  : un vecteur de  $\mathbb{K}^n$

1: Fonction  $\mathbf{x} \leftarrow \text{ITERGAUSSSEIDEL} \left( \mathbf{A}, \mathbf{b}, \mathbf{y} \right)$

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

8:  $S \leftarrow S + A(i, j) * y(j)$

9: Fin Pour

10:  $x(i) \leftarrow (b(i) - S) / A(i, i)$

11: Fin Pour

12: Fin Fonction

---

Fonction  $\mathbf{X} \leftarrow \text{RSLGAUSSSEIDEL} (\mathbb{A}, \mathbf{b}, \mathbf{x}^0, \varepsilon, \text{kmax})$

$k \leftarrow 0, \mathbf{X} \leftarrow \emptyset$

$\mathbf{x} \leftarrow \mathbf{x}^0, \mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbb{A} * \mathbf{x},$

$\text{tol} \leftarrow \varepsilon(\|\mathbf{b}\| + 1)$

Tantque  $\|\mathbf{r}\| > \text{tol}$  et  $k \leq \text{kmax}$  faire

$k \leftarrow k + 1$

$\mathbf{p} \leftarrow \mathbf{x}$

$\mathbf{x} \leftarrow \text{ITERGAUSSSEIDEL}(\mathbb{A}, \mathbf{b}, \mathbf{p})$

$\mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbb{A} * \mathbf{x},$

Fin Tantque

Si  $\|\mathbf{r}\| \leq \text{tol}$  alors

$\mathbf{X} \leftarrow \mathbf{x}$

Fin Si

Fin Fonction

---

**Algorithme 18** itération de Gauss-Seidel : calcul de  $\mathbf{x}$  tel que

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


---

**Données :**

$\mathbb{A}$  : matrice de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ ,

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

$\mathbf{y}$  : vecteur de  $\mathbb{K}^n$ ,

**Résultat :**

$\mathbf{x}$  : un vecteur de  $\mathbb{K}^n$

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

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

8:  $S \leftarrow S + A(i, j) * y(j)$

9: Fin Pour

10:  $x(i) \leftarrow (b(i) - S)/A(i, i)$

11: Fin Pour

12: Fin Fonction

---

Fonction  $\mathbf{X} \leftarrow \text{RSLGAUSSSEIDEL2} (\mathbb{A}, \mathbf{b}, \mathbf{x}^0, \varepsilon, k_{\max})$

$k \leftarrow 0, \mathbf{X} \leftarrow \emptyset$

$\mathbf{x} \leftarrow \mathbf{x}^0, \mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbb{A} * \mathbf{x},$

$\text{tol} \leftarrow \varepsilon(\|\mathbf{b}\| + 1)$

Tantque  $\|\mathbf{r}\| > \text{tol}$  et  $k \leq k_{\max}$  faire

$k \leftarrow k + 1$

$\mathbf{p} \leftarrow \mathbf{x}$

$\mathbf{x} \leftarrow \text{ITERGAUSSSEIDEL}(\mathbb{A}, \mathbf{b}, \mathbf{p})$

$\mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbb{A} * \mathbf{x},$

Fin Tantque

Si  $\|\mathbf{r}\| \leq \text{tol}$  alors

$\mathbf{X} \leftarrow \mathbf{x}$

Fin Si

Fin Fonction

Fonction  $\mathbf{X} \leftarrow \text{RSLJACOBI2} (\mathbb{A}, \mathbf{b}, \mathbf{x}^0, \varepsilon, k_{\max})$

$k \leftarrow 0, \mathbf{X} \leftarrow \emptyset$

$\mathbf{x} \leftarrow \mathbf{x}^0, \mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbb{A} * \mathbf{x},$

$\text{tol} \leftarrow \varepsilon(\|\mathbf{b}\| + 1)$

Tantque  $\|\mathbf{r}\| > \text{tol}$  et  $k \leq k_{\max}$  faire

$k \leftarrow k + 1$

$\mathbf{p} \leftarrow \mathbf{x}$

$\mathbf{x} \leftarrow \text{ITERJACOBI}(\mathbb{A}, \mathbf{b}, \mathbf{p})$

$\mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbb{A} * \mathbf{x},$

Fin Tantque

Si  $\|\mathbf{r}\| \leq \text{tol}$  alors

$\mathbf{X} \leftarrow \mathbf{x}$

Fin Si

Fin Fonction

Les deux codes sont fortement similaires!

Peut-on éviter les copier/coller et gagner encore en lisibilité?

Ecriture Algorithme générique sous forme d'une fonction et on ajoute aux paramètres d'entrées une fonction formelle **ITERFONC** calculant une itérée :

$$\mathbf{x} \leftarrow \text{ITERFONC}(\mathbb{A}, \mathbf{b}, \mathbf{y}).$$

---

**Algorithme 18** Méthode itérative pour la résolution d'un système linéaire  $\mathbb{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$

---

**Données :**

$\mathbb{A}$  : matrice de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ ,  
 $\mathbf{b}$  : vecteur de  $\mathbb{K}^n$ ,  
**ITERFONC** : fonction de paramètres une matrice d'ordre  $n$ ,  
et deux vecteurs de  $\mathbb{K}^n$ . retourne un vecteur de  $\mathbb{K}^n$ .  
 $\mathbf{x}^0$  : vecteur initial de  $\mathbb{K}^n$ ,  
 $\varepsilon$  : la tolérance,  $\varepsilon \in \mathbb{R}^+$ ,  
kmax : nombre maximum d'itérations, kmax  $\in \mathbb{N}^*$

**Résultat :**

$\mathbf{x}^{\text{tol}}$  : un vecteur de  $\mathbb{K}^n$  si convergence, sinon  $\emptyset$

```

1: Fonction  $\mathbf{X} \leftarrow \text{RSLMETHITER}(\mathbb{A}, \mathbf{b}, \text{ITERFONC}, \mathbf{x}^0, \varepsilon, \text{kmax})$ 
2:    $k \leftarrow 0, \mathbf{x}^{\text{tol}} \leftarrow \emptyset$ 
3:    $\mathbf{x} \leftarrow \mathbf{x}^0, \mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbb{A}\mathbf{x},$ 
4:    $\text{tol} \leftarrow \varepsilon(\|\mathbf{b}\| + 1)$ 
5:   Tantque  $\|\mathbf{r}\| > \text{tol}$  et  $k \leq \text{kmax}$  faire
6:      $k \leftarrow k + 1$ 
7:      $\mathbf{p} \leftarrow \mathbf{x}$ 
8:      $\mathbf{x} \leftarrow \text{ITERFONC}(\mathbb{A}, \mathbf{b}, \mathbf{p})$ 
9:      $\mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbb{A}\mathbf{x},$ 
10:  Fin Tantque
11:  Si  $\|\mathbf{r}\| \leq \text{tol}$  alors
12:     $\mathbf{x}^{\text{tol}} \leftarrow \mathbf{x}$ 
13:  Fin Si
14: Fin Fonction
```



Fonction  $X \leftarrow \text{RSLJACOBI3} (\mathbb{A}, \mathbf{b}, \mathbf{x}^0, \varepsilon, \text{kmax})$   
 $X \leftarrow \text{RSLMETHITER}(\mathbb{A}, \mathbf{b}, \text{ITERJACOBI}, \mathbf{x}^0, \varepsilon, \text{kmax})$   
 Fin Fonction

Fonction  $X \leftarrow \text{RSLGAUSSSEIDEL3} (\mathbb{A}, \mathbf{b}, \mathbf{x}^0, \varepsilon, \text{kmax})$   
 $X \leftarrow \text{RSLMETHITER}(\mathbb{A}, \mathbf{b}, \text{ITERGAUSSSEIDEL}, \mathbf{x}^0, \varepsilon, \text{kmax})$   
 Fin Fonction

---

**Algorithme 18** Méthode itérative pour la résolution d'un système linéaire  $\mathbb{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$

---

Données :

$\mathbb{A}$  : matrice de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ ,  
 $\mathbf{b}$  : vecteur de  $\mathbb{K}^n$ ,  
 $\text{ITERFONC}$  : fonction de paramètres une matrice d'ordre  $n$ ,  
 et deux vecteurs de  $\mathbb{K}^n$ . retourne un vecteur de  $\mathbb{K}^n$ .  
 $\mathbf{x}^0$  : vecteur initial de  $\mathbb{K}^n$ ,  
 $\varepsilon$  : la tolérance,  $\varepsilon \in \mathbb{R}^+$ ,  
 $\text{kmax}$  : nombre maximum d'itérations,  $\text{kmax} \in \mathbb{N}^*$

Résultat :

$\mathbf{x}^{\text{tol}}$  : un vecteur de  $\mathbb{K}^n$  si convergence, sinon  $\emptyset$

```

1: Fonction  $X \leftarrow \text{RSLMETHITER} (\mathbb{A}, \mathbf{b}, \text{ITERFONC}, \mathbf{x}^0, \varepsilon, \text{kmax})$ 
2:    $k \leftarrow 0, \mathbf{x}^{\text{tol}} \leftarrow \emptyset$ 
3:    $\mathbf{x} \leftarrow \mathbf{x}^0, \mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbb{A}\mathbf{x},$ 
4:    $\text{tol} \leftarrow \varepsilon(\|\mathbf{b}\| + 1)$ 
5:   Tantque  $\|\mathbf{r}\| > \text{tol}$  et  $k \leq \text{kmax}$  faire
6:      $k \leftarrow k + 1$ 
7:      $\mathbf{p} \leftarrow \mathbf{x}$ 
8:      $\mathbf{x} \leftarrow \text{ITERFONC}(\mathbb{A}, \mathbf{b}, \mathbf{p})$ 
9:      $\mathbf{r} \leftarrow \mathbf{b} - \mathbb{A}\mathbf{x},$ 
10:  Fin Tantque
11:  Si  $\|\mathbf{r}\| \leq \text{tol}$  alors
12:     $\mathbf{x}^{\text{tol}} \leftarrow \mathbf{x}$ 
13:  Fin Si
14: Fin Fonction
```

Méthode de relaxation utilisant Gauss-Seidel, avec  $w \in \mathbb{R}^*$ ,

$$x_i^{[k+1]} = \frac{w}{A_{ii}} \left( b_i - \sum_{j=1}^{i-1} A_{ij} x_j^{[k+1]} - \sum_{j=i+1}^n A_{ij} x_j^{[k]} \right) + (1-w) x_i^{[k]} \quad \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket$$

---

**Algorithme 19** itération S.O.R.

---

**Données :**

- A : matrice de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ ,
- b : vecteur de  $\mathbb{K}^n$ ,
- y : vecteur de  $\mathbb{K}^n$ ,
- w : réel non nul.

**Résultat :**

- x : un vecteur de  $\mathbb{K}^n$

Paramètre  $w$  "en trop" dans l'appel de la fonction **ITER-SOR** pour pouvoir utiliser la fonction générique **RSLMETHITER** !

```
1: Fonction x ← ITERSOR ( A, b, y, w )
2:   Pour i ← 1 à n faire
3:     S ← 0
4:     Pour j ← 1 à i - 1 faire
5:       S ← S - A(i, j) * x(j)
6:     Fin Pour
7:     Pour j ← i + 1 à n faire
8:       S ← S - A(i, j) * y(j)
9:     Fin Pour
10:    x(i) ← w * (b(i) - S) / A(i, i) + (1 - w) * x(i)
11:  Fin Pour
12: Fin Fonction
```

Méthode de relaxation utilisant Gauss-Seidel, avec  $w \in \mathbb{R}^*$ ,

$$x_i^{[k+1]} = \frac{w}{A_{ii}} \left( b_i - \sum_{j=1}^{i-1} A_{ij} x_j^{[k+1]} - \sum_{j=i+1}^n A_{ij} x_j^{[k]} \right) + (1-w) x_i^{[k]} \quad \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket$$

---

**Algorithme 20** itération S.O.R.

---

**Données :**

$A$  : matrice de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ ,  
 $b$  : vecteur de  $\mathbb{K}^n$ ,  
 $y$  : vecteur de  $\mathbb{K}^n$ ,  
 $w$  : réel non nul.

**Résultat :**

$x$  : un vecteur de  $\mathbb{K}^n$

```

1: Fonction  $x \leftarrow \text{ITERSOR}$  (  $A, b, y, w$  )
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:     Pour  $j \leftarrow i+1$  à  $n$  faire
8:        $S \leftarrow S - A(i, j) * y(j)$ 
9:     Fin Pour
10:     $x(i) \leftarrow w * (b(i) - S) / A(i, i) + (1 - w) * x(i)$ 
11:  Fin Pour
12: Fin Fonction
```

Paramètre  $w$  "en trop" dans l'appel de la fonction **ITER-SOR** pour pouvoir utiliser la fonction générique **RSLMETHITER** !

```

Fonction  $X \leftarrow \text{RSLSOR3}$  (  $A, b, w, x^0, \varepsilon, \text{kmax}$  )
   $\text{ITERFUN} \leftarrow ((M, r, s) \mapsto \text{ITERSOR}(M, r, s, w))$ 
   $X \leftarrow \text{RSLMETHITER}(A, b, \text{ITERFUN}, x^0, \varepsilon, \text{kmax})$ 
Fin Fonction
```