

# Résolution numérique de systèmes d'équations linéaires

Méthode de Jacobi

AN - 3 A & B



### Les méthodes itératives

Les méthodes itératives pour la résolution d'un système de Cramer AX = b de n équations à n inconnus consistent à construire une suite  $\left(X^{(k)}\right)_{k\geq 0}$  qui converge vers la solution du système. Plus précisément, on prouve que A peut être écrite sous la forme A = M - N, avec  $M \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  inversible et  $N \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ . Les suites générant les deux méthodes sont définies par

$$\begin{cases} X^{(0)} \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R}), \\ MX^{(k+1)} = NX^{(k)} + b \end{cases}$$

Les suites ainsi considérées, si elles sont covergentes, convergent nécessairement vers la solution du système.



## La Méthode de Jacobi

La méthode itérative de Jacobi pour résoudre (S):AX=b, consiste en premier lieu à décomposer A sous la forme:

$$A = D - E - F,$$

où D est une matrice diagonale, E est une matrice triangulaire inférieure et F est une matrice triangulaire supérieure.



## La Méthode de Jacobi

La méthode itérative de Jacobi pour résoudre (S):AX=b, consiste en premier lieu à décomposer A sous la forme:

$$A = D - E - F,$$

où D est une matrice diagonale, E est une matrice triangulaire inférieure et F est une matrice triangulaire supérieure.

$$A = \underbrace{\begin{pmatrix} a_{1,1} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \ddots & \ddots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & a_{n,n} \end{pmatrix}}_{D} - \underbrace{\begin{pmatrix} 0 & \cdots & \cdots & 0 \\ -a_{2,1} & \ddots & & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ -a_{n,1} & \cdots & -a_{n,n-1} & 0 \end{pmatrix}}_{E} - \underbrace{\begin{pmatrix} 0 & -a_{1,2} & \cdots & -a_{1,n} \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & -a_{n-1,n} \\ 0 & \cdots & \cdots & 0 \end{pmatrix}}_{F}$$



Considérons, par exemple, le cas où n=3. On a

$$A = \begin{pmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & a_{1,3} \\ a_{2,1} & a_{2,2} & a_{2,3} \\ a_{3,1} & a_{3,2} & a_{3,3} \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} a_{1,1} & 0 & 0 \\ 0 & a_{2,2} & 0 \\ 0 & 0 & a_{3,3} \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ -a_{2,1} & 0 & 0 \\ -a_{3,1} & -a_{3,2} & 0 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 0 & -a_{1,2} & -a_{1,3} \\ 0 & 0 & -a_{2,3} \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

• Le système (S): AX = b est équivalent alors à

$$DX - (E+F)X = b$$

$$\iff DX = (E+F)X + b$$



ullet Soit  $(X^{(k)})_{k\geq 0}$  la suite de vecteurs dans  $\mathbb{R}^3$  définie par  $X^{(k)}=egin{pmatrix}x_1^{(k)} \\ x_2^{(k)} \\ x_3^{(k)} \end{pmatrix}$ , vérifiant

$$\underbrace{D}_{M} X^{(k+1)} = \underbrace{(E+F)}_{N} X^{(k)} + b$$

Si A est à diagonale strictement dominante, alors les coefficients diagonaux de A sont non nuls. Par conséquent, M est inversible. Dans ce cas,

$$X^{(k+1)} = M^{-1}NX^{(k)} + M^{-1}b.$$



ullet Soit  $(X^{(k)})_{k\geq 0}$  la suite de vecteurs dans  $\mathbb{R}^3$  définie par  $X^{(k)}=egin{pmatrix}x_1^{(k)} \\ x_2^{(k)} \\ x_3^{(k)} \end{pmatrix}$ , vérifiant

$$\underbrace{D}_{M} X^{(k+1)} = \underbrace{(E+F)}_{N} X^{(k)} + b$$

Si A est à diagonale strictement dominante, alors les coefficients diagonaux de A sont non nuls. Par conséquent, M est inversible. Dans ce cas,

$$X^{(k+1)} = M^{-1}NX^{(k)} + M^{-1}b.$$

### Remarque

Si la suite  $(X_k)_{k>0}$  est convergente, alors

$$\lim_{k \to +\infty} X^{(k)} = X,$$

avec X l'unique solution du système (S).



• Les composantes du vecteur  $X^{(k+1)}$  s'écrivent en fonction des composantes du vecteur  $X^{(k)}$  comme suit:

$$\begin{pmatrix} a_{1,1} & 0 & 0 \\ 0 & a_{2,2} & 0 \\ 0 & 0 & a_{3,3} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1^{(k+1)} \\ x_2^{(k+1)} \\ x_3^{(k+1)} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & -a_{1,2} & -a_{1,3} \\ -a_{2,1} & 0 & -a_{2,3} \\ -a_{3,1} & -a_{3,2} & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1^{(k)} \\ x_2^{(k)} \\ x_3^{(k)} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{pmatrix}$$

Ainsi, on en déduit que

$$\begin{cases} a_{1,1}x_1^{(k+1)} + a_{1,2}x_2^{(k)} + a_{1,3}x_3^{(k)} = b_1 \\ a_{2,1}x_1^{(k)} + a_{2,2}x_2^{(k+1)} + a_{2,3}x_3^{(k)} = b_2 \\ a_{3,1}x_1^{(k)} + a_{3,2}x_2^{(k)} + a_{3,3}x_3^{(k+1)} = b_3 \end{cases} \iff \begin{cases} x_1^{(k+1)} = \frac{b_1 - a_{1,2}x_2^{(k)} - a_{1,3}x_3^{(k)}}{a_{1,1}} \\ x_2^{(k+1)} = \frac{b_2 - a_{2,1}x_1^{(k)} - a_{2,3}x_3^{(k)}}{a_{2,2}} \\ x_3^{(k+1)} = \frac{b_3 - a_{3,1}x_1^{(k)} - a_{3,2}x_2^{(k)}}{a_{3,3}} \end{cases}$$



• Dans  $\mathbb{R}^n$ , les composantes  $x_i^{(k+1)}$  ( $i \in \{0, 1, \cdots, n\}$ ) du vecteur  $X^{(k+1)}$  s'écrivent en fonction des composantes  $x_i^{(k)}$  du vecteur  $X^{(k)}$  comme suit:

$$x_i^{(k+1)} = \frac{1}{a_{ii}} \left( b_i - \sum_{j=1, j \neq i}^n a_{ij} x_j^{(k)} \right), \ \forall i \in \{1, \dots, n\}$$



# Convergence de la méthode de Jacobi

**Question:** Existe-il une condition sur la matrice A assurant la convergence de la suite  $(X^{(k)})_{k\geq 0}$  est convergente?



## Convergence de la méthode de Jacobi

**Question:** Existe-il une condition sur la matrice A assurant la convergence de la suite  $(X^{(k)})_{k\geq 0}$  est convergente?

#### Théorème

Soit A une matrice à diagonale strictement dominante alors la méthode de Jacobi appliquée au système (S): AX = b est convergente vers la solution de (S) pour tout  $X^{(0)} \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$ .



## Convergence de la méthode de Jacobi

**Question:** Existe-il une condition sur la matrice A assurant la convergence de la suite  $(X^{(k)})_{k\geq 0}$  est convergente?

#### **Théorème**

Soit A une matrice à diagonale strictement dominante alors la méthode de Jacobi appliquée au système (S): AX = b est convergente vers la solution de (S) pour tout  $X^{(0)} \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$ .

### Remarque

On peut considérer le critère d'arrêt suivant pour la méthode de Jacobi:

$$||AX^{(k)} - b|| \le \varepsilon$$
, avec  $\varepsilon$  très petit.

On dit que  $\varepsilon$  est une tolérance.



# Étude d'un exemple

On considère un système d'équations linéaires (S), telle que;

$$(S) \Leftrightarrow AX = b$$

avec:

$$A = \begin{pmatrix} 5 & 2 & -1 \\ 1 & 6 & -3 \\ 2 & 1 & 4 \end{pmatrix}, \quad X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} \text{ et } b = \begin{pmatrix} 6 \\ 4 \\ 7 \end{pmatrix}$$

- **1** Montrer qu'il existe une unique solution de (S) dans  $\mathbb{R}^3$ .
- ② Etudier la convergence de la méthode de Jacobi pour la résolution de (S).
- 4 Calculer les quatres premiers itérés par la méthode de Jacobi.



• Existence d'une unique solution de (S) dans  $\mathbb{R}^3$ :

On a  $\det(A) = 126 \neq 0 \Rightarrow \exists ! X \in \mathbb{R}^3 / AX = b$ .



• Etude de la convergence de la méthode de Jacobi pour la résolution de (S):

On a:

$$\begin{cases} |a_{1,1}| > |a_{1,2}| + |a_{1,3}| & (\operatorname{car}|5| > |2| + |-1|) \\ |a_{2,2}| > |a_{2,1}| + |a_{2,3}| & (\operatorname{car}|6| > |1| + |-3|) \\ |a_{3,3}| > |a_{3,1}| + |a_{3,2}| & (\operatorname{car}|4| > |2| + |1|) \end{cases}$$

- $\Rightarrow$  A est une matrice à diagonale strictement dominante.
- $\Rightarrow$  La méthode de Jacobi est convergente.



• Schéma itératif associé à (S) avec la méthode de Jacobi:

$$\begin{pmatrix} 5 & 0 & 0 \\ 0 & 6 & 0 \\ 0 & 0 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1^{(k+1)} \\ x_2^{(k+1)} \\ x_3^{(k+1)} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & -2 & 1 \\ -1 & 0 & 3 \\ -2 & -1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1^{(k)} \\ x_2^{(k)} \\ x_3^{(k)} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 6 \\ 4 \\ 7 \end{pmatrix}$$



• Schéma itératif associé à (S) avec la méthode de Jacobi:

$$\begin{pmatrix}
5 & 0 & 0 \\
0 & 6 & 0 \\
0 & 0 & 4
\end{pmatrix}
\begin{pmatrix}
x_1^{(k+1)} \\
x_2^{(k+1)} \\
x_3^{(k+1)}
\end{pmatrix} = \begin{pmatrix}
0 & -2 & 1 \\
-1 & 0 & 3 \\
-2 & -1 & 0
\end{pmatrix}
\begin{pmatrix}
x_1^{(k)} \\
x_2^{(k)} \\
x_3^{(k)}
\end{pmatrix} + \begin{pmatrix}
6 \\
4 \\
7
\end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow \begin{cases}
x_1^{(k+1)} = \frac{b_1 - a_{1,2} x_2^{(k)} - a_{1,3} x_3^{(k)}}{a_{1,1}} = \frac{6 - 2 x_2^{(k)} + x_3^{(k)}}{5} \\
x_2^{(k+1)} = \frac{b_2 - a_{2,1} x_1^{(k)} - a_{2,3} x_3^{(k)}}{a_{2,2}} = \frac{4 - x_1^{(k)} + 3 x_3^{(k)}}{6} \\
x_3^{(k+1)} = \frac{b_3 - a_{3,1} x_1^{(k)} - a_{3,2} x_2^{(k)}}{a_{3,3}} = \frac{7 - 2 x_1^{(k)} - x_2^{(k)}}{4}
\end{cases}$$



Considérons par exemple un vecteur initial 
$$X^{(0)} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$
.



Considérons par exemple un vecteur initial 
$$X^{(0)} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$
.

$$Itération 1: X^{(1)} = \begin{pmatrix} 6/5 \\ 2/3 \\ 7/4 \end{pmatrix}$$



Considérons par exemple un vecteur initial  $X^{(0)} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$ .

▶ Itération 1 : 
$$X^{(1)} = \begin{pmatrix} 6/5 \\ 2/3 \\ 7/4 \end{pmatrix}$$



Considérons par exemple un vecteur initial 
$$X^{(0)} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$
.

► Itération 1 : 
$$X^{(1)} = \begin{pmatrix} 6/5 \\ 2/3 \\ 7/4 \end{pmatrix}$$

▶ Itération 2 : 
$$X^{(2)} = \begin{pmatrix} 1,2833 \\ 1,3417 \\ 0,9833 \end{pmatrix}$$

▶ Itération 3 : 
$$X^{(3)} = \begin{pmatrix} 0,86\\0,9444\\0.7729 \end{pmatrix}$$



Considérons par exemple un vecteur initial 
$$X^{(0)} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$
.

► Itération 1 : 
$$X^{(1)} = \begin{pmatrix} 6/5 \\ 2/3 \\ 7/4 \end{pmatrix}$$

▶ Itération 2 : 
$$X^{(2)} = \begin{pmatrix} 1,2833 \\ 1,3417 \\ 0,9833 \end{pmatrix}$$

► Itération 3 : 
$$X^{(3)} = \begin{pmatrix} 0,86\\0,9444\\0.7729 \end{pmatrix}$$