

# TP 12

## Algorithme de Gauss-Jordan

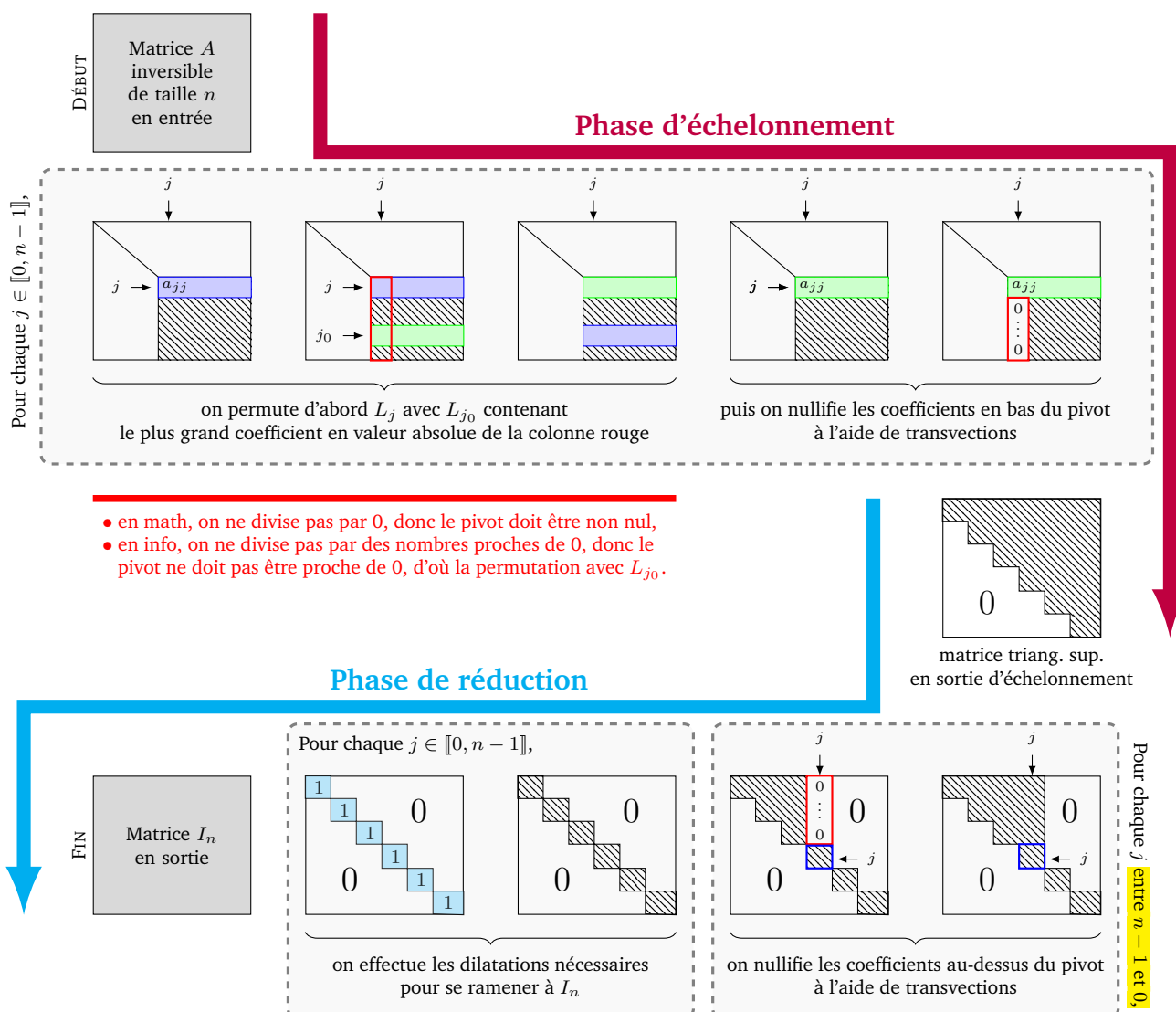
**Vous complétez le fichier réponse TP12-Fichier réponse.py**

🐞 **Explication** 🐞 Ce TP 12 - Algorithme de Gauss-Jordan est un prolongement naturel des chapitres suivants :

- Chapitre 8 - Calculs matriciels
- Chapitre 9 - Systèmes linéaires

### I - Algorithme de Gauss-Jordan : Math vs Info !

🐞 **Explication** 🐞 Détaillons l'algorithme **informatique** de Gauss-Jordan step by step :



Rappelons que pour déterminer l'inverse de la matrice  $A$ , il suffit d'effectuer en parallèle les opérations élémentaires (permutations, transvections et dilatations) subies par  $A$  sur la matrice  $I_n$ .

## II - Codage de l'algorithme de Gauss-Jordan

### 🐡 Explication 🐡 (Opérations élémentaires avec les matrices Numpy)

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ ,  $(\lambda, \alpha) \in \mathbb{R} \times \mathbb{R}^*$  et  $(i, j) \in \llbracket 0, n-1 \rrbracket^2$  tel que  $i \neq j$ . Compléter :

Opérations élémentaires	Code Python (sans boucle)
$L_j \leftarrow L_i + \lambda L_j$	
$L_j \leftarrow \alpha L_j$	
$L_j \leftrightarrow L_i$	

1

Exercice

### 🕒🕒 (Algorithme de Gauss-Jordan)

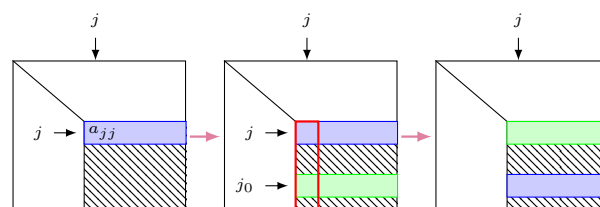
#### 1) Phase d'échelonnement de l'algorithme de Gauss-Jordan

##### a) Écrire une fonction

`pivot_max(A, B, j),`

qui prend en paramètres deux matrices A et B, ainsi qu'un entier j, et **modifie (sans rien retourner)** :

- la matrice A en permutant sa ligne d'indice j avec la ligne contenant le pivot maximal en valeur absolue comme illustré ci-contre,
- la matrice B en lui faisant subir la permutation précédemment effectuée sur la matrice A.



La matrice A en entrée est partiellement échelonnée jusqu'à sa ligne d'indice j. D'abord on cherche la ligne d'indice  $j_0$  contenant le plus grand coefficient en valeur absolue de la colonne rouge, puis on permute  $L_j$  et  $L_{j_0}$ .

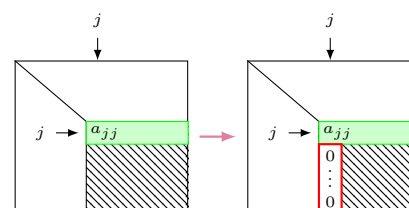
FIGURE 12.1 – `pivot_max(A, B, j)`

##### b) Écrire une fonction

`trans_bas(A, B, j),`

qui prend en paramètres deux matrices A et B, ainsi qu'un entier j, et **modifie (sans rien retourner)** :

- la matrice A en effectuant les transvections nécessaires pour nullifier les coefficients en bas du pivot comme illustré ci-contre,
- la matrice B en lui faisant subir les transvections précédemment effectuées sur la matrice A.



On nullifie les coefficients en bas du pivot à l'aide de transvections

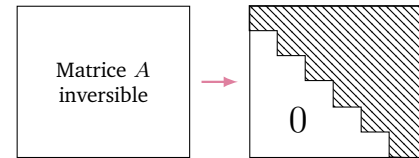
FIGURE 12.2 – `trans_bas(A, B, j)`

- c) À l'aide des deux fonctions précédentes, écrire une fonction

`echelonnement(A,B),`

qui prend en paramètres deux matrices A et B, et **modifie (sans rien retourner)** :

- la matrice A en l'échelonnant (trigonalisant même) suivant l'algorithme de Gauss-Jordan,
- la matrice B en lui faisant subir les opérations élémentaires précédemment effectuées sur la matrice A.



On échelonne/trigonalise la matrice A en suivant l'algorithme informatique de Gauss-Jordan.

FIGURE 12.3 – echelonnement(A,B)

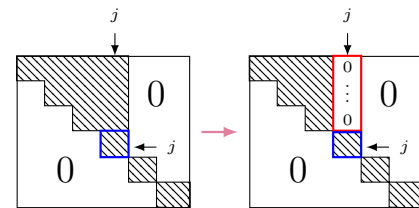
## 2) Phase de réduction de l'algorithme de Gauss-Jordan

- a) Écrire une fonction

`trans_haut(A,B,j),`

qui prend en paramètres deux matrices A et B, ainsi qu'un entier j, et **modifie (sans rien retourner)** :

- la matrice A en effectuant les transvections nécessaires pour nullifier les coefficients au-dessus du pivot comme illustré ci-contre,
- la matrice B en lui faisant subir les transvections précédemment effectuées sur la matrice A.



La matrice A en entrée est partiellement échelonnée réduite. On nullifie les coefficients au-dessus du pivot à l'aide de transvections.

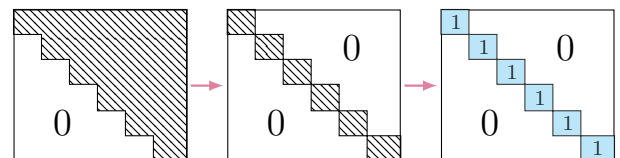
FIGURE 12.4 – trans\_haut(A,B,j)

- b) À l'aide de la fonction précédente, écrire une fonction

`reduction(A,B),`

qui prend en paramètres deux matrices A et B, et **modifie (sans rien retourner)** :

- la matrice A en la réduisant suivant l'algorithme de Gauss-Jordan,
- la matrice B en lui faisant subir les opérations élémentaires précédemment effectuées sur la matrice A.



La matrice A en entrée est triangulaire supérieure. On la réduit en suivant l'algorithme de Gauss-Jordan.

FIGURE 12.5 – reduction(A,B)

## 3) Conclusion - Algorithme de Gauss-Jordan

- a) À l'aide des fonctions précédemment créées, écrire une fonction

`inverse(A),`

qui prend en paramètre une matrice A inversible, et **renvoie** sa matrice inverse sans modifier la matrice d'origine.

- b) Tester la fonction `inverse(A)` avec la matrice associée au système linéaire (★) suivant d'inconnue  $(x, y, z, t) \in \mathbb{R}^4$ , puis en déduire sa résolution :

$$\begin{cases} 2x + 4y - 4z + t = 0 \\ 3x + 6y + z - 2t = -7 \\ -x + y + 2z + 3t = 4 \\ x + y - 4z + t = 0 \end{cases}$$

On pourra comparer le résultat à celui obtenu par la fonction native `np.linalg.inv(A)` permettant de calculer l'inverse d'une matrice  $A$  inversible.

4) **Introduction à la notion de complexité temporelle : vous versus Numpy !**

- a) Écrire une fonction

`mat_aleat(n),`

qui prend en paramètre un entier  $n$ , et **renvoie** une matrice carrée de taille  $n$  dont les coefficients sont des réels aléatoirement choisis dans l'intervalle  $[0, 1[$ .

```
1 import random
2
3 #la fonction random du module random renvoie un flottant aléatoire de [0,1[
4 >>> random.random()
5 0.09876709033668662
```

- b) Tracer sur un même graphe :

- le logarithme du temps nécessaire à la fonction `inverse(A)` pour calculer l'inverse d'une matrice générée aléatoirement en fonction du logarithme de sa taille  $n$  pour  $n$  variant de 100 à 1000, en incrémentant de 100 à chaque fois.
- la même chose mais avec la fonction native `np.linalg.inv(A)` pour ces dix mêmes matrices.

Quelles conclusions peut-on en tirer ?

```
1 import time
2
3 debut=time.time()          #temps initial
4 ### Ici les instructions dont on veut mesurer le temps d'exécution ###
5 fin=time.time()            #temps final
6 duree=fin-debut            #durée d'exécution des instructions
```