

# TP 12 - Matrices, pivot de Gauss

L'objet des questions qui suivent est de programmer un ensemble de fonctions destinées à agir sur des matrices en vue de la résolution de systèmes linéaires à l'aide de l'algorithme du pivot de Gauss.

Une matrice sera représentée sous la forme d'une liste de listes, et un vecteur colonne sous la forme d'une liste. Toutes les matrices considérées seront, dans un premier temps, à coefficients entiers, mais dans un second temps, on rajoutera à l'aide d'un module usuel de python les nombres rationnels. (Difficile d'y échapper dès lors qu'on cherche à résoudre un système d'équations, fût-il à coefficients entiers...)

## 1 Opérations élémentaires (sur les lignes et/ou colonnes)

**Question 1.** D'une matrice donnée  $M$ , on cherche à effectuer l'opération élémentaire suivante :

$$L_i \leftrightarrow L_j$$

qui vous l'avez compris échange les lignes d'indices  $i$  et  $j$ . Ecrire une fonction d'entête `echangeL(M, i, j)` qui prend pour arguments une matrice  $M$ , deux indices de lignes qu'on supposera distincts  $i$  et  $j$ , et qui modifie en place  $M$ . La fonction n'est pas supposée renvoyer de valeur (autre que `None`).

**Question 2.** On cherche à implémenter l'opération (pas complètement élémentaire) suivante, où partant d'une matrice  $M$ , on lui applique l'opération suivante, où  $i$  et  $j$  désignent deux indices distincts de lignes,  $a$  et  $b$  des scalaires (il pourra s'agir d'entiers ou de rationnels, mais on n'a pas à s'en préoccuper dans le code qui suit) :

$$L_i \leftarrow a L_i + b L_j$$

Ecrire alors une fonction d'entête `combiL(M, i, j, a, b)` qui réalise ce travail. Bien sûr, on modifiera  $M$  en place, et la fonction ne renverra pas de valeur (si ce n'est `None` bien sûr)

## 2 Echelonnement d'une matrice - pivot de Gauss

On dit qu'une matrice est échelonnée en lignes si elle prend la forme :

$$\begin{pmatrix} 0 & \dots & 0 & p_1 & * & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & * \\ \vdots & & \vdots & 0 & \dots & 0 & p_2 & * & \dots & \dots & \dots & \dots & * \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & & & & & & & & \vdots \\ \vdots & & \vdots & 0 & \dots & \dots & \dots & \dots & 0 & p_r & * & \dots & * \\ \vdots & & \vdots & 0 & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & 0 \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & & & & & & & & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & 0 \end{pmatrix}$$

où  $p_1, \dots, p_r$  sont des scalaires non nuls. L'objectif de cette partie va être d'automatiser l'échelonnement d'une matrice  $M$ .

Exemple commenté de traitement : on part de  $M = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 4 & 6 \\ 3 & 6 & 8 \end{pmatrix}$ . On s'appuie sur le premier coefficient de la première colonne  $M$ , lequel est non nul, et on fait des opérations élémentaires pour que les coefficients qui le suivent sur cette colonne deviennent nuls, ainsi on effectue :  $L_2 \leftarrow L_2 - 2 L_1$  et  $L_3 \leftarrow L_3 - 3 L_1$  et on parvient à la nouvelle matrice  $\begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}$ . On passe alors à la deuxième colonne, où, à partir de la deuxième ligne, tous les coefficients sont nuls, et on arrive à la troisième colonne où le premier coefficient non nul se situe à la troisième ligne : on réalise alors l'opération élémentaire  $L_2 \leftrightarrow L_3$  et on voit qu'on en a terminé.

On voit qu'il y a deux grandes étapes (répétées) : la recherche d'un pivot à partir d'une position donnée (c-à-d un coefficient non nul), puis un échange éventuel de deux lignes et quelques opérations élémentaires suivantes pour mettre à zéro tous les coefficients situés sous ce pivot (à la même colonne)

**Question 3.** On va ici écrire une fonction qui va nous servir à chercher le pivot suivant, à partir d'une position donnée dans une matrice. A partir des indices de ligne  $i$  et de colonne  $j$  au sein d'une matrice  $M$ , on cherche, si elle existe, la position  $(k, l)$  (ligne  $k$  et colonne  $l$ ) du premier indice non nul de  $M$ . Premier au sens qu'on cherche à minimiser l'indice de colonne  $l$ , puis l'indice de ligne  $k$ . Exemple, sur la matrice  $\begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 3 \end{pmatrix}$ , depuis la position  $(1, 1)$  en numérotation python (on numérote à partir de 0...), alors la position recherchée serait  $(3, 1)$  et non pas  $(1, 2)$  ou  $(2, 2)$ .

Dans le cas où depuis la position  $(i, j)$  ne figurent plus que des zéros, alors on renverra  $(n, p)$  où  $n$  est le nombre de lignes de  $M$  et  $p$  son nombre de colonnes. Compléter alors la fonction suivante qui réalise ce travail :

```
def coefficientNonNulDepuis(M, i, j):
    n, p = len(M), len(M[0])
    for ...:
        for ...:
            ...

    # aucun coefficient non nul trouvé, alors :
    return (n, p)
```

**Question 4.** En s'aidant des fonctions précédentes, on va écrire une fonction d'entête `echelonner(M)` qui transforme  $M$  en une matrice échelonnée par des opérations élémentaires sur les lignes, et qui renvoie la matrice ainsi obtenue. (Dans les faits, la liste de listes qu'est  $M$  sera modifiée et on peut choisir aussi de renvoyer `None`, cela importe peu)

Indication : même avec une matrice initiale carrée, il pourra arriver que la matrice échelonnée se termine par une ou plusieurs lignes nulles. Vous verrez un peu plus tard en cours de mathématiques que le nombre de lignes non nulles obtenues après échelonnement est ce qu'on appelle le rang de la matrice  $M$ . Outre une boucle conditionnelle qui à chaque étape cherche le premier coefficient non nul depuis une position donnée, identifiée par deux indices  $i$  et  $j$  de ligne et de colonne, on gardera trace du nombre de lignes non nulles obtenues par une variable  $r$  (qui sera en pratique incrémentée à chaque itération de la boucle conditionnelle). Voici alors un embryon de code à compléter :

```
def echelonner(M):
    n, p = len(M), len(M[0])
    i, j, r = 0, 0, 0
    while i < n and j < p:
        i, j = coefficientNonNulDepuis(M, i, j) # i et j vaudront n et p si aucun coef non nul trouvé
        # votre code ici

    return M
```

### 3 Systèmes d'équations linéaires

Comme indiqué en préambule, tôt ou tard, il nous faut introduire des nombres rationnels. On va s'appuyer sur le type `Fraction` que l'on importe ainsi : `from fractions import Fraction`

(Une autre possibilité, tout à fait équivalente, serait de faire appel au type `rational` que comprend le module de calcul symbolique `sympy` de python.)

On peut alors créer des nombres rationnels de la manière suivante :

```
>>> x, y = Fraction(1, 2), Fraction(1, 3)
>>> x + y
Fraction(5, 6)
>>> print(x+y)
5/6
>>> Fraction(6, -8)
Fraction(-3, 4)
```

(Les fractions sont automatiquement réduites sous forme irréductible)

Attention : en écrivant `5/6`, c'est le nombre flottant `0.8333333333333334` qui est calculé, et non le rationnel exactement représenté par un numérateur de 5 et un dénominateur de 6. Il convient donc d'introduire `Fraction(5, 6)` si c'est ce nombre rationnel, exactement représenté, qu'on veut obtenir.

**Question 5.** Nous allons par les calculs qui suivent obtenir des listes de nombres rationnels (qui représentent des vecteurs colonnes). Il ne sera en fait pas rare que la majorité, si ce n'est tous, des coefficients soient en fait des entiers. Il serait alors plus agréable de convertir, dans une telle liste, tous les rationnels de dénominateur 1 en l'entier correspondant. Ecrire donc une fonction `simplifieRationnels(L)` qui réalise cela. On modifiera `L` en place et on renverra `None`.

```
>>> L = [Fraction(5,1), Fraction(7,3), Fraction(3,1), 5]
>>> simplifieRationnels(L)
>>> L
[5, Fraction(7,3), 3, 5]
```

Indication : tout objet python de type nombre (`int`, `float`, `complex`, `Fraction`) a parmi ses variables d'instance `numerator` et `denominator`. (Exemple : si `x` est une référence sur l'entier 5, alors `x.numerator` vaut 5 et `x.denominator` vaut 1. Sans surprise, `Fraction(7,3).denominator` vaut 3...)

**Exemple.** On va résoudre à la main, pour bien se remémorer la méthode, l'équation  $AX = B$  pour  $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 4 & 6 \\ 3 & 6 & 8 \end{pmatrix}$  et  $B = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$ .

On note que les opérations élémentaires sur les lignes correspondent à multiplier, par la gauche, par une matrice élémentaire de transvection, permutation, dilatation, or, si  $P$  est une matrice inversible, alors  $PAX = PB$  et  $AX = B$  sont équivalents, ce qui donne du sens aux calculs suivants (les opérations élémentaires sont faites simultanément sur  $A$  et sur  $B$ ) :

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 4 & 6 \\ 3 & 6 & 8 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$L_2 \leftarrow L_2 - 2L_1$$

$$\begin{pmatrix} \boxed{1} & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 0 \\ 3 & 6 & 8 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$L_3 \leftarrow L_3 - 3L_1$$

$$\begin{pmatrix} \boxed{1} & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$L_2 \leftrightarrow L_3$$

$$\begin{pmatrix} \boxed{1} & 2 & 3 \\ 0 & 0 & \boxed{-1} \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

La première partie, le pivot à proprement parler, est terminée. On voit que le rang du système vaut 2. On a mis en évidence ici deux inconnues principales (la première et la troisième) et une secondaire (la deuxième).

Une première méthode pour décrire ses solutions est de choisir une valeur arbitraire pour l'inconnue secondaire, et d'en déduire les inconnues principales, or  $\begin{pmatrix} \boxed{1} & 2 & 3 \\ 0 & 0 & \boxed{-1} \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$  si et seulement si  $z = -1$ ,  $x + 2y - 3 = 0$  et ainsi l'ensemble des

solutions est  $\left\{ \begin{pmatrix} 3-2y \\ y \\ -1 \end{pmatrix} \mid y \in \mathbb{R} \right\} = \left\{ \begin{pmatrix} 3 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix} + y \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \mid y \in \mathbb{R} \right\}$ . On reconnaît la droite passant par  $\begin{pmatrix} 3 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}$  et dirigée par  $\begin{pmatrix} -2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ .

Une deuxième méthode (qui est celle qu'on va mettre en pratique dans la fonction qui suit) est de déterminer d'abord une solution particulière, pour faire simple celle pour laquelle les inconnues secondaires prennent la valeur 0, puis de déterminer une base du noyau (qui est cet espace vectoriel qu'on ajoute à notre solution particulière pour en déduire l'ensemble des solutions) en choisissant de donner aux inconnues secondaires des valeurs parmi 0 et 1 (où exactement l'une d'elles vaut 1...)

Ici, la solution particulière recherchée est de la forme  $\begin{pmatrix} x \\ 0 \\ z \end{pmatrix}$  et il vient  $z = -1$  et  $x = 3$  (on trouve  $z$  et  $x$  dans cet ordre, en remontant notre système triangulaire)

Puis on cherche  $x$  et  $z$  tels que  $\begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ 1 \\ z \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$  et on voit que  $(x, z) = (-2, 0)$  convient (ici aussi, on trouve d'abord  $z$  puis  $x$ )

De ce fait, l'ensemble des solutions est la droite passant par  $\begin{pmatrix} 3 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}$  et dirigée par  $\begin{pmatrix} -2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ . (Sans surprise, on retrouve la même chose qu'à la première méthode...)

**Question 6.** On écrit ici une petite fonction utilitaire pour la grosse fonction qui va suivre. Etant donné  $n > 0$  un entier, et  $L$  une liste d'entiers entre, au sens large, 0 et  $n - 1$ , la fonction d'entête `complement(n, L)` devra renvoyer la liste formée d'exactly tous les entiers entre 0 et  $n - 1$  qui ne sont pas dans  $L$ .

Exemple :

```
>>> complement(5, [1, 3])
[0, 2, 4]
```

**Question 7.** On va écrire une fonction qui résout un système linéaire, présenté sous la forme d'une équation matricielle  $AX = B$  d'inconnue  $X \in \mathbb{R}^p$ . Une telle équation est, on le sait, ou bien incompatible, ou bien admet un ensemble de solutions qui prend la forme  $X_0 + \text{Ker } A$  où  $X_0$  est une solution particulière.

La fonction est assez longue. Sa première partie consiste à reprendre l'échelonnement de  $A$  comme on l'avait fait à la question 10, par des opérations élémentaires sur les lignes, à deux nuances près. La première : on effectuera les mêmes opérations sur  $B$  que sur  $A$ . (Une autre solution serait d'incorporer  $B$  dans  $A$ , en rajoutant une colonne, mais pour plus de lisibilité, on gardera séparées  $A$  et  $B$ )

Une seconde modification : à chaque nouveau pivot trouvé (obtenu par la fonction `coefficientNonNulDepuis` de la question 9) on gardera trace de l'indice de colonne du pivot, car l'inconnue correspondante fait partie des inconnues principales. Je vous invite pour ce faire à introduire une liste `inconnuesPrincipales`, initialement vide, et de la remplir une à une des indices de ces inconnues. (Dans l'exemple présenté précédemment, on aurait à la fin obtenu la liste `[0, 2]`.)

Une fois ce premier travail effectué, on connaît le rang de  $A$ , mettons  $r$ , et seules les  $r$  premières lignes de  $A$  (on parle ici de la matrice obtenue après ces opérations, laquelle, informatiquement parlant, est toujours la liste représentée par `A`) sont non identiquement nulles. Une première conséquence est que si  $B$  (lui aussi modifié) ne comporte pas que des zéros à partir de la ligne d'indice  $r$  (on compte à partir de 0, il s'agit donc de la  $r + 1$ -ième ligne), c'est que le système est incompatible.

Dans ce cas, on renvoie `None` et le travail est achevé.

Sinon, le système admet bel et bien des solutions. En notant  $i_1 < i_2 < \dots < i_r$  les inconnues principales, le système prend désormais la forme (en python, on retirera 1 aux indices) :

$$\begin{cases} a_{1,i_1} x_{i_1} + a_{1,i_1+1} x_{i_1+1} + \dots + \dots + \dots + a_{1,p} x_p = b_1 \\ a_{2,i_2} x_{i_2} + \dots + \dots + a_{2,p} x_p = b_2 \\ \dots = \dots \\ a_{r,i_r} x_{i_r} + \dots + a_{r,p} x_p = b_r \end{cases}$$

et on rappelle que les « pivots »  $a_{1,i_1}, \dots, a_{r,i_r}$  sont tous non nuls. On obtient donc en premier lieu  $x_{i_r}$ , puis  $x_{i_{r-1}}$  et ainsi de suite jusqu'à  $x_{i_1}$ , et ce en fonction des valeurs choisies pour les inconnues secondaires.

On calcule déjà  $X_0$  une solution particulière. On choisit pour valeur 0 pour chacune des inconnues secondaires. En pratique, on part alors d'une liste `X0` comprenant  $p$  fois la valeur 0. Puis on remonte notre système pour déterminer les valeurs de chacune des inconnues principales, en commençant par la dernière (cela signifie qu'à chaque étape on modifie une valeur dans `X0`,

Je vous conseille à ce point d'introduire une seconde liste `inconnuesSecondaires` laquelle sera formée de tous les indices parmi `[0, p - 1]` qui ne font pas partie de `inconnuesPrincipales` (bien sûr, on peut faire appel à `complement`)

On reprend, autant de fois que d'inconnues secondaires, les mêmes calculs que pour la solution particulière  $X_0$  de l'équation complète, à ceci près que le second membre est désormais pris nul, et qu'au lieu de partir d'un vecteur colonne  $X$  initialement nul, on partira de  $X$  dont toutes les composantes sont nulles, sauf une, pour un indice de `inconnuesSecondaires`.

On construit ainsi une base de la direction `Ker A` de l'ensemble des solutions.

On peut alors renvoyer le couple `(X0, Direction)` où `X0` est une liste représentant une solution particulière, et `Direction` une liste de listes, représentant une base de la direction. Par exemple :

```
>>> A = [[1, 2, 3], [2, 4, 6], [3, 6, 8]]
>>> B = [0, 0, 1]
>>> resout(A, B)
[[3, 0, -1], [[-2, 1, 0]]]
```

Si on ne fait pas appel à `simplifieRationnels`, alors on obtiendra vraisemblablement plutôt, ce qui est moins élégant :

```
[[Fraction(3, 1), 0, Fraction(-1, 1)], [[Fraction(-2, 1), 1, Fraction(0, 1)]]]
```