

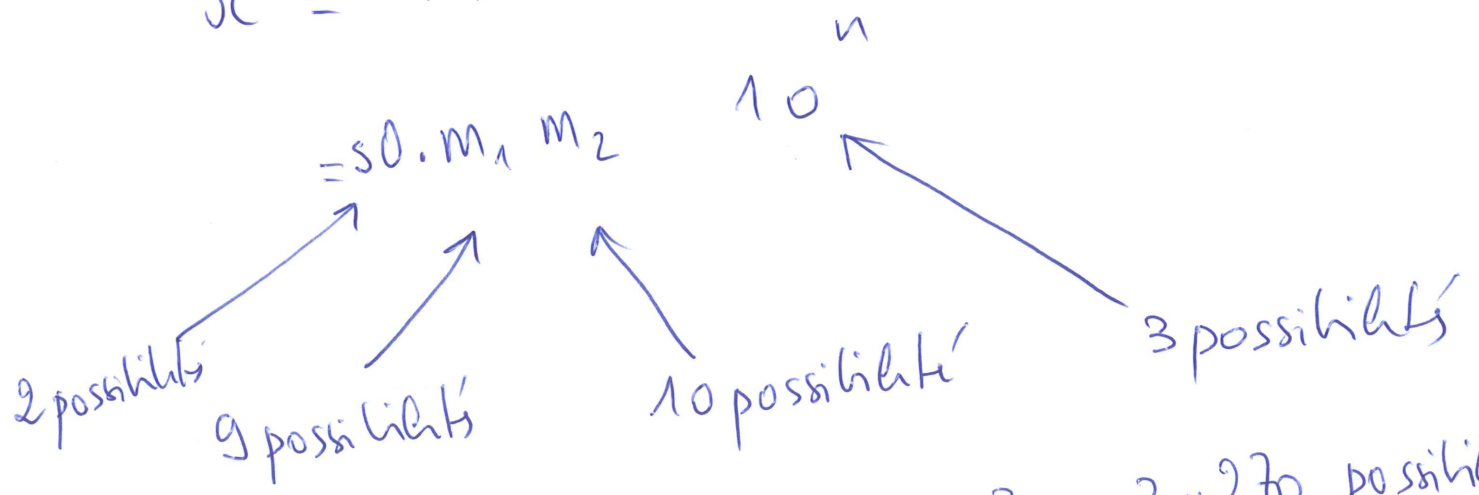
Exercice 1

Nous avons  $m=2$  donc  $M$  s'écrit

$$M = m_1 m_2 \quad m_i \in \{0, \dots, 9\} \quad m_1 \neq 0$$

Nous avons  $N=1$  donc  $n \in \{-1, 0, 1\}$

$$x = M \cdot 10^n$$



Nous avons donc  $2 \times 9 \times 10 \times 3 = 2 \times 270$  possibilités  
(270 positifs et 270 négatifs). 540 nombres positifs

- pour  $n=-1$   
0.010, 0.011, ..., 0.091, ..., 0.099
- pour  $n=0$   
0.10, 0.11, ..., 0.99
- pour  $n=1$   
1.0, 1.1, ..., 9.9

## Exercice 2

(2)

$$1) \quad x_{k+1} = x_k - r(Ax_k - b)$$

est une suite construite à partir du système

$$Ax = x - r(Ax - b)$$

Solr 
$$x = (I - rA)x + rb \quad (1)$$

Don 
$$\boxed{B = I - rA} \quad \text{et} \quad \boxed{c = rb}$$

Calculons les valeurs de  $M$  et  $N$ . Comme vu en cours nous avons

$$Ax = (M - N)x = b$$

Cela donne

$$Mx = Nx + b$$

$$x = M^{-1}Nx + M^{-1}b \quad (2)$$

Nous avons en égalisant (1) et (2)

$$M^{-1} = rI \quad \text{càd} \quad M = \frac{1}{r}I$$

$$M^{-1}N = (I - rA) \quad \text{d'où} \quad N = \frac{1}{r}I(I - rA)$$

Soit  $N = \frac{1}{r} I - A$

(3)

2) Nous avons vu en cours que la CNS pour la convergence de  $x_{k+1} = Bx_k + c$  est  $\rho(B) < 1$  où  $\rho(B)$  est le rayon spectral de  $B$

Dans notre cas la CNS est donc

$$\rho(I - rA) < 1$$

Or les valeurs propres de  $I - rA$  sont

de la forme  $1 - r\lambda$  où  $\lambda$  est une vp de  $A$

La CNS est donc

$$|1 - r\lambda| < 1 \quad \text{pour toute vp de } A$$

$$\text{Soit } -1 < 1 - r\lambda < 1$$

$A$  étant symétrique définie positive, toutes ses vp sont positives

D'où  $0 < r < \frac{2}{\lambda}$  par tous les vp

(4)

où ce qui vient au même

$$0 < r < \frac{2}{\rho(A)} \frac{2}{\lambda_n}$$

où  $\lambda_n$  est la plus petite valeur propre de A.

3) La méthode est d'autant plus rapide que  $\rho(B)$  est petit

$$\rho(B) = \max |1 - r\lambda_i| \quad \text{avec } \lambda_i \quad i=1, \dots, n \text{ valeurs propres de A}$$

Un raisonnement sur les courbes représentant les fonctions  $|1 - r\lambda_i|$  (fait en cours)

on donne

$$r = \frac{1}{\lambda_1 + \lambda_n}$$

### Exercice 3

5

$$1) \begin{cases} 0.78x + 0.563y = 0.217 \\ 0.913x + 0.659y = 0.254 \end{cases}$$

En éliminant  $y$  entre les deux équations nous obtenons

$$10^{-6}x = 10^{-6} \quad \boxed{x = 1}$$

Ce qui donne

$$y = \frac{0.217 - 0.78 \cdot 10^{-6}}{0.563} = -1$$

$$\boxed{x_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix}}$$

De même  $x_2 = \begin{pmatrix} -0.163 \\ 0.611 \end{pmatrix}$  et  $x_3 = \begin{pmatrix} 0.341 \\ -0.087 \end{pmatrix}$

2) Nous avons donc

(6)

$$\frac{\|\Delta A\|_1}{\|A\|_1} = 6.5 \cdot 10^{-6}$$

$$\frac{\|\Delta b\|_1}{\|b\|_1} = 2.1 \cdot 10^{-6}$$

$$\frac{\|x_2 - x_1\|}{\|x_1\|} = 1.38$$

$$\frac{\|x_3 - x_1\|}{\|x_1\|} = 0.786$$

Nous constatons qu'une variation infinitesimale de  $A$  ou de  $b$  provoque une variation importante de la solution  $x$ .

$$3) A^{-1} = \begin{pmatrix} \alpha_1 & \alpha_2 \\ \alpha_3 & \alpha_4 \end{pmatrix}$$

$$AA^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \quad \text{Nous donne un}$$

système à 4 équations à 4 inconnues

$$\begin{cases} 0,78 \alpha_1 + 0,563 \alpha_3 = 1 \\ 0,913 \alpha_1 + 0,659 \alpha_3 = 0 \\ 0,78 \alpha_2 + 0,563 \alpha_4 = 0 \\ 0,913 \alpha_2 + 0,659 \alpha_4 = 1 \end{cases}$$

(7)

Ce qui donne

$$\begin{cases} \alpha_1 = 659000 \\ \alpha_2 = -563000 \\ \alpha_3 = -913000 \\ \alpha_4 = 780000 \end{cases}$$

Ce qui donne

$$\|A^{-1}\|_1 = 1572000$$

et  $\|A\|_1 = 1,693$

D'où  $\text{cond}_1(A) = 1,693 \times 1572000 = 2661396$

Ce conditionnement très élevé explique les résultats de la question précédente

Ex 4

(8)

$$\begin{cases} 9x_1 + 6x_2 + 3x_3 = 39 \\ 6x_1 + 20x_2 + 6x_3 = 86 \\ 3x_1 + 6x_2 + 3x_3 = 27 \end{cases}$$

1) Eliminer  $x_1$  des équations (2) et (3).

Pour cela nous faisons

$$L_2 = 3L_2 - 2L_1$$

$$L_3 = 3L_3 - L_1$$

Ce qui donne

$$A_1 = \begin{pmatrix} 9 & 6 & 3 \\ 0 & 48 & 12 \\ 0 & 12 & 6 \end{pmatrix} \quad b_1 = \begin{pmatrix} 39 \\ 180 \\ 42 \end{pmatrix}$$

2) Nous avons multiplié  $A$  respectivement par

$$M_1 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -2 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\text{et } M_2 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 3 \end{pmatrix}$$

3) Eliminons  $x_2$  de l'équation 3

(9)

Pour cela nous faisons

$$L_3 = 4L_3 - L_2$$

Cela donne

$$A_2 = \begin{pmatrix} 9 & 6 & 3 \\ 0 & 48 & 12 \\ 0 & 0 & 12 \end{pmatrix}$$

$$b_2 = \begin{pmatrix} 39 \\ 180 \\ -12 \end{pmatrix}$$

4) Nous avons multiplié  $A_1$  par

$$M_3 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 4 \end{pmatrix}$$

5) Le système étant à présent triangulaire il est facile à résoudre. Cela donne

$$\begin{cases} x_3 = -1 \\ x_2 = 4 \\ x_1 = 2 \end{cases}$$

6) Nous avons donc

(10)

$$A_2 = M_3 M_2 M_1 A$$

D'où

$$A = M_1^{-1} M_2^{-1} M_3^{-1} A_2$$

Les matrices  $M_1, M_2$  et  $M_3$  sont facile à inverser. Nous avons

$$M_1^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ \frac{2}{3} & \frac{1}{3} & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$M_2^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ \frac{1}{3} & 0 & \frac{1}{3} \end{pmatrix}$$

$$M_3^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & \frac{1}{4} & \frac{1}{4} \end{pmatrix}$$

$$A = L U$$

avec

$$\begin{cases} U = A_2 \\ L = M_1^{-1} M_2^{-1} M_3^{-1} \end{cases}$$

7) Tous les déterminants

$\det A(1:k, 1:k)$  sont non nuls donc

A admet bien une factorisation LU

Comme le prouvent les calculs précédents

### Exercice 5

1) Nous avons

$$AA^T = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix} \text{ et } A^T A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 1 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

de calcul des v.p (communs) des deux matrices donne

$\lambda_1 = 1$   $\lambda_2 = 3$   $\lambda_3 = 0$   
[d'où les valeurs singulières  $1, \sqrt{3}$ ]  
et les vecteurs propres

Pour  $AA^T$

$$x_1 = \begin{pmatrix} 0 \\ -\frac{\sqrt{2}}{2} \\ \frac{\sqrt{2}}{2} \end{pmatrix}$$

$$x_2 = \begin{pmatrix} \frac{2\sqrt{6}}{6} \\ \frac{\sqrt{6}}{6} \\ \frac{\sqrt{6}}{6} \end{pmatrix}$$

$$x_3 = \begin{pmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} \\ \frac{\sqrt{3}}{2} \\ \frac{\sqrt{3}}{2} \end{pmatrix}$$

Pour  $A^T A$

$$y_1 = \begin{pmatrix} -\frac{\sqrt{2}}{2} \\ \frac{\sqrt{2}}{2} \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$y_2 = \begin{pmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} \\ \frac{\sqrt{2}}{2} \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$y_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

2)  $\text{Im}(A)$  est défini par 2 vecteurs

(12)

$$\left\{ A \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} \right\} \text{ soit } \begin{pmatrix} x+y \\ x \\ y \end{pmatrix}$$

Il s'agit donc d'un plan engendré par

$$\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \text{ et } \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$\text{Ker}(A)$  est défini par

$$\begin{cases} x+y=0 \\ x=0 \\ y=0 \end{cases}$$

C'est donc la droite  $\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ z \end{pmatrix}$ , c'est-à-dire la

droite engendrée par  $\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$

$\text{Im}(A^T)$  est défini par

(13)

$$\begin{pmatrix} x+y \\ x+z \\ 0 \end{pmatrix}$$

C'est donc le plan de  $\mathbb{R}^3$  engendré par les

vecteurs  $\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$  et  $\begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$

$\text{Ker}(A^T)$  est défini par

$$\begin{cases} x+y=0 \\ x+z=0 \end{cases} \quad \text{sur } \begin{pmatrix} x \\ -x \\ -x \end{pmatrix}$$

C'est donc la droite engendrée par le

vecteur  $\begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ -1 \end{pmatrix}$

On vérifie au passage

$$\dim \text{Im}(A) + \dim \text{Ker}(A) = \dim \mathbb{R}^3$$

$$\dim \text{Im}(A^T) + \dim \text{Ker}(A^T) = \dim \mathbb{R}^3$$

3) Pour la DVS, nous écrivons

(14)

$$A = U \Sigma V^*$$

$$\text{Donc } AV = U \Sigma$$

cad pour  $i=1, 2$

$$A v_i = \sigma_i u_i$$

$$\text{et } u_i = \alpha_i x_i$$

$$v_i = \beta_i y_i$$

Ce qui donne

$$\bullet \beta_1 A y_1 = \alpha_1 \sigma_1 x_1$$

on prend  $\alpha_1 = 1$

Ce qui donne  $\beta_1 = 1$

$$\bullet \beta_2 A y_2 = \alpha_2 \sigma_2 x_2$$

on prend  $\alpha_2 = 1$

Ce qui donne  $\beta_2 = 2$

D'où

$$U = \begin{pmatrix} 0 & 2 \frac{\sqrt{6}}{6} & -\frac{\sqrt{3}}{3} \\ -\frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{6}}{6} & \frac{\sqrt{3}}{3} \\ \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{6}}{6} & \frac{\sqrt{3}}{3} \end{pmatrix}$$
$$V = \begin{pmatrix} -\frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} & 0 \\ \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \quad \Sigma = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \sqrt{3} & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

4) Dans la question précédente nous avons obtenu la DVS de A (15)

$$A = U \Sigma V^*$$

Nous savons que la pseudo-inverse de A est

$$A^+ = V \Sigma^* U^*$$

avec  $\Sigma^+ = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{1}{3} & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$