

Correction de l'examen de Khatrapage

12/06/14

Exercice 3, 5, 6 Soit $A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$ d'inv-LMP.

~~3, 5, 6~~

1) Calcul de A^3 et A^4 .

$$A^2 = A \cdot A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \text{ (0,5)}$$

$$A^3 = A \cdot A^2 = I_3 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \text{ (0,5)}$$

$$A^4 = A^2 \cdot A^2 = A \cdot A^3 = A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} \text{ (0,5)}$$

2) En déduire

a) l'inverse de A .

On a $A^3 = A \cdot A^2 = A^2 \cdot A = I_3$ (0,5)

Donc, il existe une matrice $B \in M_3(\mathbb{R})$ t. (0,5)

$$A \cdot B = B \cdot A = I_3, \text{ avec } B = A^2 = A^{-1} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

b) A^n , pour tout $n \in \mathbb{N}$.

On a: $A^0 = I_3$

$$A^1 = A$$

$$A^2 = A^2$$

$$A^3 = I_3$$

$$A^4 = A$$

$$A^5 = A^2, A^6 = A^2$$

$$A^6 = A^3 \cdot A^3 = I_3$$

$$A^n = \begin{cases} A^{3k} & \text{(0,5)} \\ A^{3k+1} & \text{(0,5)} \\ A^{3k+2} & \text{(0,5)} \end{cases}$$

1

$E_{\mathbb{R}} \rightarrow \mathbb{Z}(\lambda, 0) \text{ PLS}$

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ -1 & 2 & 1 \\ 2-m & m-2 & m \end{pmatrix}$$

1) $P_A(\lambda) = |A - \lambda E_3|$

$$P_A(\lambda) = \begin{vmatrix} 1-\lambda & 0 & 1 \\ -1 & 2-\lambda & 1 \\ 2-m & m-2 & m-\lambda \end{vmatrix} \xrightarrow{C_1 \leftarrow C_1 + C_2} \begin{vmatrix} \lambda-2 & 0 & 1 \\ 1-\lambda & 2-\lambda & 1 \\ 0 & m-2 & m-\lambda \end{vmatrix} \xrightarrow{L_1 \leftarrow L_1 - L_2}$$

$$= \begin{vmatrix} 0 & \lambda-2 & 0 \\ 1-\lambda & 2-\lambda & 1 \\ 0 & m-2 & m-\lambda \end{vmatrix} = -(\lambda-2) \begin{vmatrix} 1-\lambda & 1 \\ 0 & m-\lambda \end{vmatrix} = (\lambda-2)(1-\lambda)(m-\lambda)$$

donc $P_A(\lambda) = (\lambda-2)(1-\lambda)(m-\lambda)$

2) On a: $P_A(\lambda) = (\lambda-2)(1-\lambda)(m-\lambda) = 0$

les valeurs propres de A sont: $\lambda_1 = 1, \lambda_2 = 2, \lambda_3 = m$.
 On distingue 3 cas: 1) $m \neq 1$ et $m \neq 2, m \in \mathbb{R} \setminus \{1, 2\}$
 2) $m = 1$
 3) $m = 2$

1^{er} cas: $m \in \mathbb{R} \setminus \{1, 2\}$. Dans ce cas, A admet

3 vp distinctes $\lambda_1 = 1, \lambda_2 = 2, \lambda_3 = m$. Donc A est diagonalisable. $D = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & m \end{pmatrix}$

2^{eme} cas: si $m = 1$. A admet 2 v propres,

$\begin{cases} \lambda_1 = \lambda_2 = 1 & \text{et de multiplicités } 2 \\ \lambda_3 = 2 & \text{" " " } 1 \end{cases}$

On doit chercher les VP.
 Soit $X \in M_{3,1}(\mathbb{R})$ tel: $(A - \lambda I_3)X = 0$ $\left\{ \begin{array}{l} A \\ m=1 \end{array} \right. = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 2 & 1 \\ 1 & -1 & 1 \end{pmatrix}$

1) pour $\lambda = 1$,
 $(A - I_3)X = 0 \Leftrightarrow \left(\begin{array}{ccc|c} 0 & 0 & 1 & x_1 \\ -1 & 1 & 1 & x_2 \\ 1 & -1 & 0 & x_3 \end{array} \right) = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$

$\Leftrightarrow \begin{cases} x_3 = 0 & \textcircled{1} \\ -x_1 + x_2 + x_3 = 0 & \textcircled{2} \\ x_1 - x_2 = 0 & \textcircled{3} \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} x_3 = 0 \\ \textcircled{3} \Leftrightarrow x_1 = x_2 \end{cases}$

Donc le VP $X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_1 \\ 0 \end{pmatrix} = x_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ et le

VP associé à $\lambda = 1$ qui est double

$\textcircled{0.15}$ Donc A n'est pas diagonalisable.

3^{ème} cas, $m=2$: A admet 2 valeurs propres

$\begin{cases} \lambda_{1,2} = 2 \text{ et de multip. } \textcircled{0.25} \\ \lambda_3 = 1 \end{cases}$ $A_{m=2} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ -1 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$

Les VP: $(A - \lambda I_3)X = 0$

* pour $\lambda = 2$: $(A - 2I_3)X = 0 \Leftrightarrow \left(\begin{array}{ccc|c} -1 & 0 & 1 & x_1 \\ -1 & 0 & 1 & x_2 \\ 0 & 0 & 0 & x_3 \end{array} \right) = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$

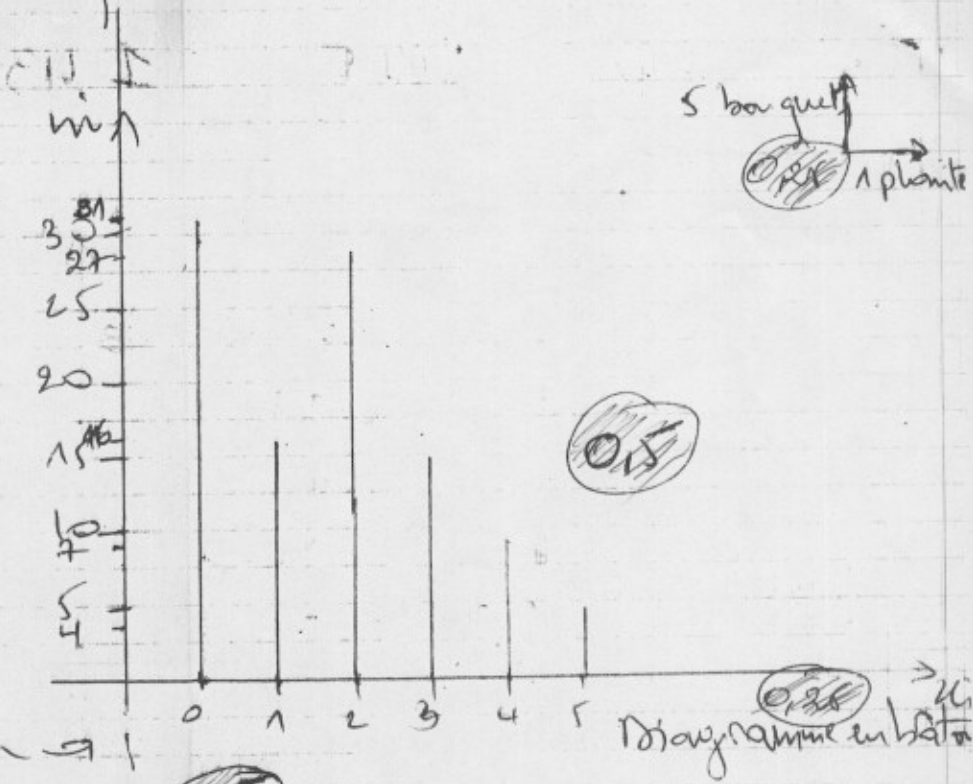
$\begin{cases} -x_1 + x_3 = 0 \\ -x_1 + x_3 = 0 \end{cases} \rightarrow x_1 = x_3$

$X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_1 \end{pmatrix} = x_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} + x_2 \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$

$\textcircled{0.15}$ $v_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$, $v_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ sont les VP associés à $\lambda = 2$.

Ex 3, Statistiques

i	n_i	n_i	f_i
0	31	31	0,31
1	n_2	16	0,16
2	27	27	0,27
3	n_4	15	0,15
4	7	7	0,07
5	4	4	0,04
Σ	100	100	1



1) n_2 et n_4 ? on a :

$$\begin{cases} \sum_i n_i = 100 = 31 + n_2 + 27 + n_4 + 7 + 4 = 69 + n_2 + n_4 \end{cases}$$

$$\begin{cases} \bar{x} = 1,63 = \frac{1}{n} \sum_i n_i x_i = \frac{1}{100} (0 \cdot 31 + 1 \cdot n_2 + 2 \cdot 27 + 3 \cdot n_4 + 4 \cdot 7 + 5 \cdot 4) \end{cases}$$

$$= \frac{1}{100} (n_2 + 102 + 3n_4) = 1,63$$

Donc: $\begin{cases} n_2 + n_4 = 100 - 69 = 31 \end{cases}$ --- (1)

$\begin{cases} n_2 + 3n_4 = 163 - 102 = 61 \end{cases}$ --- (2)

(2) - (1) $\Leftrightarrow 2n_4 = 30 \rightarrow n_4 = 15$

(1) $\Leftrightarrow n_2 = 31 - 15 = 16 \rightarrow n_2 = 16$

2) La variance et l'écart type :

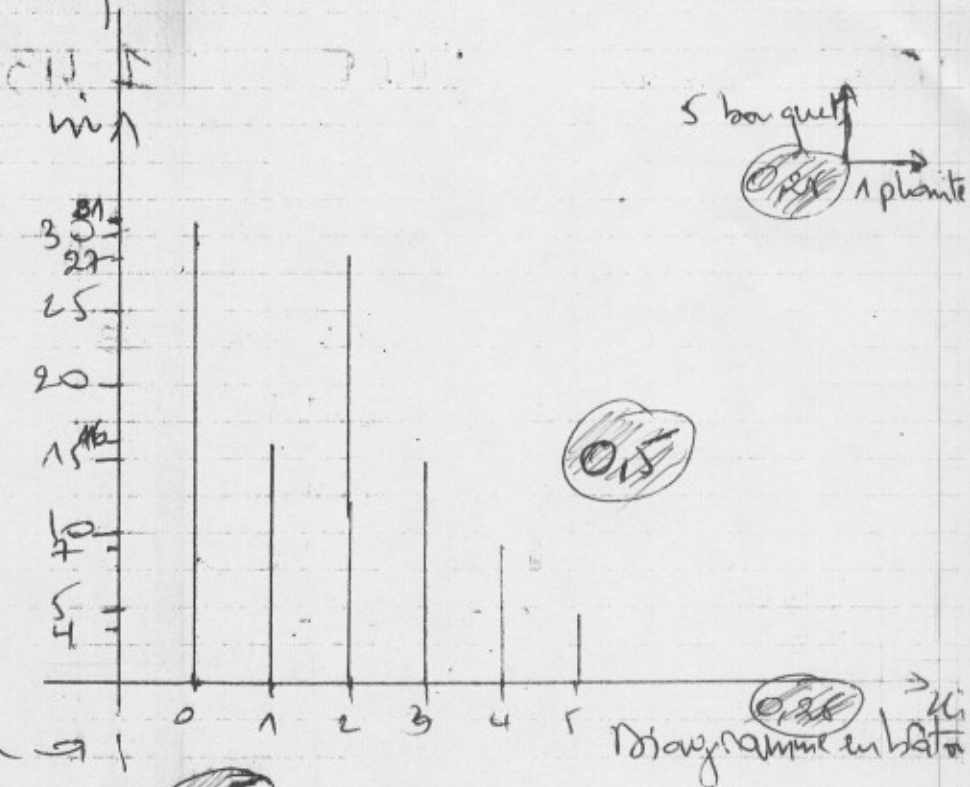
$$V(x) = \frac{1}{n} \sum_i n_i x_i^2 - \bar{x}^2 = \sum_i f_i x_i^2 - \bar{x}^2$$

$$= \frac{1}{100} (0^2 \cdot 0,31 + 1^2 \cdot 0,16 + 2^2 \cdot 0,27 + 3^2 \cdot 0,15 + 4^2 \cdot 0,07 + 5^2 \cdot 0,04) - 1,63^2$$

Ex 3 - Statistiques

(1)

u_i	n_i	h_i	f_i
0	31	31	0,31
1	n_2	16	0,16
2	27	27	0,27
3	n_4	15	0,15
4	7	7	0,07
5	4	4	0,04
Σ	100	100	1



1) n_2 et n_4 ? on a :

$$\begin{cases} \sum_i n_i = 100 = 31 + n_2 + 27 + n_4 + 7 + 4 = 69 + n_2 + n_4 \\ \bar{x} = 1,63 = \frac{1}{n} \sum_i n_i u_i = \frac{1}{100} (0 \cdot 31 + 1 \cdot n_2 + 2 \cdot 27 + 3 \cdot n_4 + 4 \cdot 7 + 5 \cdot 4) \end{cases}$$

$$= \frac{1}{100} (n_2 + 102 + 3n_4) = 1,63$$

Donc: $\begin{cases} n_2 + n_4 = 100 - 69 = 31 \quad \text{--- (1)} \\ n_2 + 3n_4 = 163 - 102 = 61 \quad \text{--- (2)} \end{cases}$

$(2) - (1) \Leftrightarrow 2n_4 = 30 \rightarrow n_4 = 15$ (0,15)

$(1) \Leftrightarrow n_2 = 31 - 15 = 16 \rightarrow n_2 = 16$ (0,15)

2) La variance et l'écart type :

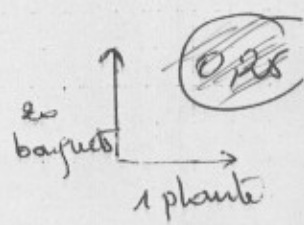
$$V(x) = \frac{1}{n} \sum_i n_i u_i^2 - \bar{x}^2 = \sum_i f_i u_i^2 - \bar{x}^2$$

$$= \frac{1}{100} (0^2 \cdot 0,31 + 1^2 \cdot 0,16 + 2^2 \cdot 0,27 + 3^2 \cdot 0,15 + 4^2 \cdot 0,07 + 5^2 \cdot 0,04) - 1,63^2$$

$$V(x) = 4,71 - 2,66 = 2,05$$

$$\sigma(x) = \sqrt{V(x)} = \sqrt{2,05} = 1,43$$

0,5



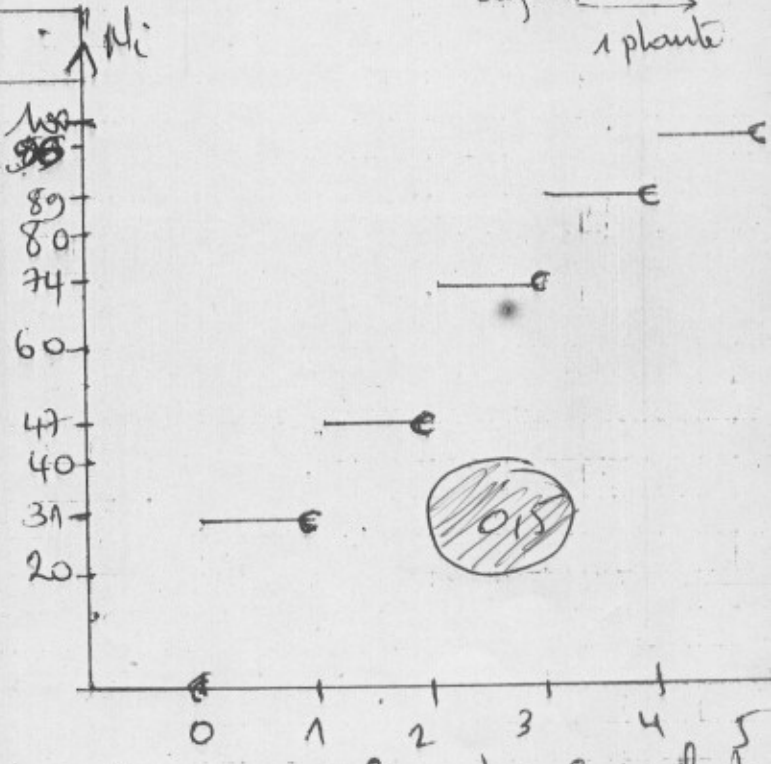
b)

moins de		N_i	F_i	N_i
1	0	0	0	100
	1	31	0,31	89
	2	47	0,47	80
	3	74	0,74	74
	4	89	0,89	60
	5	96	0,96	47
plus de 5		100	1	40

0,25

0,25

0,25



0,25 Courbe Cumulative

5) Le mode et la médiane:

le plus grand effectif est 31 qui correspond à la modalité 0. donc le mode est:

$$M_0 = 0$$

On a n est pair $n = 100$ donc $\frac{n}{2} = 50$

la médiane est l'observation $n = 50$ + l'observation

$$n = 51 \text{ divisé par } 2. Me = \frac{u_{50} + u_{51}}{2}$$

$$u_{50} = 2 \quad , \quad u_{51} = 2 \quad , \quad Me = \frac{2+2}{2} = 2$$

1

6