

I Généralités

IA - Propriétés élémentaires

I.A.1)  $\mathcal{X}_n$  est l'ensemble des applications de  $[0,1]^2$  vers  $\{0,1\}$ .  $\mathcal{X}$  est fini de cardinal  $2^{n^2}$

I.A.2)  $M = (m_{i,j})_{\substack{1 \leq i \leq n \\ 1 \leq j \leq n}}$   $|\det M| = \left| \sum_{\sigma \in S_n} \varepsilon(\sigma) \prod_{i=1}^n m_{i, \sigma(i)} \right|$

$|\det M| \leq \sum_{\sigma \in S_n} \prod_{i, \sigma(i)} m_{i, \sigma(i)} \leq \sum_{\sigma \in S_n} 1 = n!$

Pour qu'il y ait égalité il faudrait au moins  $\forall i, j, m_{i,j} = 1$ , mais dans ce cas  $\det M = 0 < n!$  (On pourrait utiliser un autre argument en remarquant que  $\varepsilon(\sigma) = -1$  pour  $\frac{n!}{2}$  permutations, on aurait obtenu ainsi  $-\frac{n!}{2} \leq \det M \leq \frac{n!}{2}$ ).

I.A.3) Soit  $M$  et  $N$  dans  $\mathcal{Y}_n$  et  $t$  dans  $]0,1[$ .

$\forall i, j, \underline{t m_{i,j} + (1-t) m_{i,j} \in [0,1]}$  donc  $tM + (1-t)N \in \mathcal{Y}_n$  et

$\mathcal{Y}_n$  est convexe.

- Toutes les normes sur  $M_n(\mathbb{R})$ , qui est de dimension finie, sont équivalentes. Si on choisit  $\|M\|_\infty = \sup |m_{i,j}|$ , on obtient, pour toute matrice  $M$  de  $\mathcal{Y}_n$ ,  $\|M\|_\infty \leq 1$ . Donc  $\mathcal{Y}_n$  est bornée.

Si  $M = \lim_{p \rightarrow +\infty} M_p$ , avec  $M_p = (m_{i,j}^{(p)}) \in \mathcal{Y}_n$  alors

$m_{i,j} = \lim_{p \rightarrow +\infty} m_{i,j}^{(p)} \in [0,1]$  (car  $[0,1]$  est fermé, donc

$M \in \mathcal{Y}_n$  et  $\mathcal{Y}_n$  est fermé.

$M_n(\mathbb{R})$  est de dimension finie.  $\mathcal{Y}_n$  est fermé et borné donc  $\mathcal{Y}_n$  est compact.

I. A.4) Soit  $M$  dans  $\mathcal{Y}_n$ ,  $\lambda \in \text{Sp}_\mathbb{C}(M)$  et  $X \neq 0$  dans  $\mathbb{C}^n$  tel (2)

que  $MX = \lambda X$ . Soit  $i_0$  tel que  $|x_{i_0}| = \max_i |x_i| > 0$ .

Or a  $\lambda x_{i_0} = \sum_{j=1}^n m_{i_0,j} x_j$ , donc  $|\lambda| |x_{i_0}| \leq \sum_{j=1}^n |m_{i_0,j}| |x_j|$ ,

soit  $|\lambda| |x_{i_0}| \leq n |x_{i_0}|$  (car  $|m_{i_0,j}| \leq 1$  et  $|x_j| \leq |x_{i_0}|$ ).

$|x_{i_0}| > 0$  donc  $|\lambda| \leq n$

Si on prend  $M = \begin{pmatrix} 1 & & \\ & \ddots & \\ & & 1 \end{pmatrix}_{1 \leq i, j \leq n}$  et  $X = \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}_{1 \leq i \leq n}$  alors  $MX = nX$

I. B) Etude de  $\mathcal{X}'_n = \mathcal{X}_n \cap \text{GL}_n(\mathbb{R})$

I. B.1)  $\mathcal{X}'_2 = \left\{ \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \right\}$

(Il faut que chaque ligne et chaque colonne soit non nulle, ce qui laisse 7 matrices. On ôte  $\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$  qui n'est pas inversible.)

-  $\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$  a pour polynôme caractéristique  $X^2 - 1$ , scindé à racines simples donc elle est diagonalisable.

-  $\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$  a pour polynôme caractéristique  $X^2 - X - 1$ , scindé à racines simples donc elle est diagonalisable. Il en est de même de

$\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$ .

-  $\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$  est diagonalisable.

-  $\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$  et  $\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$  ont pour polynôme caractéristique  $(X-1)^2$ . Leur seule valeur propre est 1. Si elle étaient diagonalisables elles seraient semblable à  $I_2$  donc égales à  $I_2$ . Elles ne sont pas diagonalisables.

I. B.2) -  $\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$ ,  $\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ ,  $\begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ ,  $\begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$ .

Or  $\left\{ \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \right\}$  est une base de  $M_2(\mathbb{R})$ , donc  $\mathcal{X}'_2$  engendre

Bien  $M_2(\mathbb{R})$

- le résultat s'étant à l'ordre  $n$ , en considérant des matrices de la forme

$$\begin{pmatrix} 1 & & & & 0 \\ & \ddots & & & \\ & & a & & c \\ 0 & & & \ddots & \\ & & & & d & & & & 0 \end{pmatrix} \begin{matrix} \text{--- } i\text{-ème ligne} \\ \\ \\ \\ \text{--- } j\text{-ème ligne} \end{matrix}$$

où  $\begin{pmatrix} a & c \\ d & 0 \end{pmatrix} \in \mathcal{X}'_2$ , on montre que pour tout  $(i, j)$   $E_{i,j} \in \text{Vect} \{ \mathcal{X}'_n \}$ .

## II Deux problèmes d'optimisation.

(2)

### II.A. • Etude de la distance à $Y_n$ .

II.A.1). La linéarité de la trace, de la transposition et la bilinéarité du produit matricielle montrent que  $\varphi: (M, N) \mapsto \text{tr}(MN)$  (qui est clairement bien définie) est bilinéaire.

- Elle est symétrique car  $\forall (M, N) \quad (N|M) = \text{tr}(NM) = \text{tr}(^t(MN)) = \text{tr}(^t(NM)) = \text{tr}(MN)$   
donc  $\forall (M, N) \quad (N|M) = (M|N)$

$$\underline{\forall (M, N) \quad \varphi(M|N) = \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n m_{k,i} n_{k,i}}$$

en particulier  $\varphi(M|M) = \sum_{i,k} m_{k,i}^2 \geq 0$

et  $(M|M) = 0 \Leftrightarrow \forall i, k \quad m_{k,i} = 0 \Leftrightarrow M = 0.$

II.A.2). On a vu  $Y_n$  est compact, la norme est continue donc  $N \mapsto \|M - N\|$  est continue sur  $Y_n$ . Elle atteint donc une borne inférieure, ce qui prouve l'existence de  $M$ .

II.A.3). Soit  $M_1$  et  $M_2$  dans  $Y_n$  tels que  $\|A - M_1\| = \|A - M_2\|$   
et  $\forall N \in Y_n \quad \|A - N\| \geq \|A - M_i\|$

L'identité du parallélogramme nous donne

$$\underline{\| \frac{1}{2}(A - M_1) + \frac{1}{2}(A - M_2) \|^2 + \| \frac{1}{2}(A - M_1) - \frac{1}{2}(A - M_2) \|^2 = 2 \left( \| \frac{1}{2}(A - M_1) \|^2 + \| \frac{1}{2}(A - M_2) \|^2 \right)}$$

$$\| A - \frac{1}{2}(M_1 + M_2) \|^2 + \frac{1}{4} \| M_1 - M_2 \|^2 = \| A - M_1 \|^2$$

Or  $\| A - \frac{1}{2}(M_1 + M_2) \| \geq \| A - M_1 \|$  car  $Y_n$  est convexe.

Par conséquent  $\| M_1 - M_2 \|^2 \leq 0$  et  $M_1 = M_2$ .

- ~~conclusion~~ Déterminons les coefficients  $(m_{i,j})$  de  $M$ .

On cherche des  $(m_{i,j})$  dans  $[0, 1]^{n^2}$  tels que

$$\sum_{i,k} (a_{i,k} - m_{i,k})^2 \text{ soit minimal.}$$

Il est clair que cela est ~~peut~~ réalisé ssi pour tout  $i, j$   $(a_{i,j} - m_{i,j})^2$  est minimal.

On doit donc chercher  $\min_{t \in [0,1]} (a_{i,j} - t)^2$ .

Trois cas sont possibles.

Si  $a_{i,j} \geq 1$  le minimum est atteint en  $t = 1$ .

Si  $a_{i,j} \leq 0$  le minimum est atteint en  $t = 0$ .

Si  $a_{i,j} \in [0,1]$  le minimum est atteint en  $t = a_{i,j}$ .

On a donc  $M = (m_{i,j})_{\substack{1 \leq i \leq n \\ 1 \leq j \leq r}}$  avec

$m_{i,j} = 1$	si	$a_{i,j} \geq 1$
$m_{i,j} = a_{i,j}$	si	$0 \leq a_{i,j} \leq 1$
$m_{i,j} = 0$	si	$0 \geq a_{i,j}$

On remarquera que la fin de II.A.3) aurait pu nous dispenser de répondre à II.A.2) et au début de II.A.3). Mais la détermination de  $M$  n'étant pas totalement triviale, on peut penser que l'auteur du sujet a voulu permettre à plus de candidats d'établir l'existence et l'unicité de  $M$ .

II. B Maximisation du déterminant sur  $X_n$  et  $Y_n$ :

II. B. 1)  $X_n$  étant fini l'existence de  $x_n$  est assurée.

- det est continue car polynomiale et  $Y_n$  est compact. Les deux arguments assurent l'existence de  $y_n$ .

II. B. 2) si  $A \in Y_n$  alors  $\tilde{A} = \begin{pmatrix} A & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \in Y_{n+1}$  et  $\det(\tilde{A}) = \det A$

donc  $\det(Y_{n+1}) \supset \det(Y_n)$ , ce qui prouve que la suite

$(y_n)_{n \geq 0}$  est croissante.

II.B.3)  $M = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & & \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}$   $\det(M) = \begin{vmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{vmatrix}$

On effectue l'opération  $C_1 \leftarrow C_1 + C_n$ , qui ne change pas la valeur du déterminant, puis  $L_i \leftarrow L_i - L_1$  pour  $i$  allant de 2 à  $n$ , qui ne change pas non plus la valeur du déterminant.

On en déduit  $\det M = \begin{vmatrix} (n-1) & 1 & 1 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{vmatrix} = (n-1)(-1)^{n-1}$

On en déduit  $y_{2n+1} \geq 2n$  donc  $\lim_{n \rightarrow +\infty} y_{2n+1} = +\infty$ .

Mais la suite  $(y_n)_{n \geq 0}$  est croissante, donc  $\lim_{n \rightarrow +\infty} y_n = +\infty$

II.B.4) Soit  $N$  dans  $\mathcal{Y}_n$ , supposons qu'il existe  $i, j$  avec  $n_{i,j} \in ]0, 1[$ . Développons  $\det N$  par rapport à la  $j$ -ième colonne.

$\det N = (-1)^{i+j} n_{i,j} A_{i,j} + \sum_{k \neq i} (-1)^{k+j} n_{k,j} A_{k,j}$ , où les  $A_{k,l}$

sont les mineurs obtenus en prenant le déterminant de la matrice  $N$  dans laquelle on supprime la  $k$ -ième ligne et la  $l$ -ième colonne.

Si  $(-1)^{i+j} A_{i,j} \geq 0$  en remplaçant  $n_{i,j}$  par 1 on obtient une matrice  $N'$  dans  $\mathcal{Y}_n$  avec  $\det N' \geq \det N$

Si  $(-1)^{i+j} A_{i,j} < 0$  on remplace  $n_{i,j}$  par 0.

En opérant ainsi sur chacun des coefficients ~~de~~ d'une matrice  $N$  réalisant la valeur  $y_n$  on obtient une matrice  $N'$  de  $\mathcal{X}_n$

telle que  $x_n \geq \det N' \geq y_n$ . Or  $\mathcal{X}_n \subset \mathcal{Y}_n$  donc  $x_n \leq y_n$ .

et finalement  $\underline{x}_n = y_n$ .

### III Matrices de permutations

(5)

#### III.A Description de $P_n$

III.A.1)  $u$  est une isométrie vectorielle de  $\mathbb{R}^n$  si

i)  $\forall x \in \mathbb{R}^n \quad \|u(x)\| = \|x\|$

ou bien

ii)  $\forall (x, y) \in (\mathbb{R}^n)^2 \quad (u(x) | u(y)) = (x | y)$

Il est clair que ii)  $\Rightarrow$   $\forall x \in \mathbb{R}^n \quad \|u(x)\|^2 = \|x\|^2$  (faire  $x=y$ )

ii)  $\Rightarrow$  i) (car  $\forall x \|u(x)\| \geq 0 \quad \|x\| \geq 0$ )

Réciproquement si  $\forall x \in \mathbb{R}^n \quad \|u(x)\| = \|x\|$  alors

$\forall (x, y) \in (\mathbb{R}^n)^2 \quad \|u(x+y)\|^2 = \|x+y\|^2$

$\|u(x)\|^2 + 2(u(x) | u(y)) + \|u(y)\|^2 = \|x\|^2 + 2(x | y) + \|y\|^2$

$\forall (x, y) \in (\mathbb{R}^n)^2 \quad (u(x) | u(y)) = (x | y)$ .

III.A.2) Si  $M \in O_n(\mathbb{R}) \quad {}^t M M = I_n$  donc  $(\det M)^2 = 1$

donc  $\det M = \pm 1$  (la réciproque est fautive  $\begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \notin O_n(\mathbb{R})$ ).

III.A.3)  $P_\sigma = (\delta_{i, \sigma(j)})_{\substack{1 \leq i \leq n \\ 1 \leq j \leq n}}$

${}^t P_\sigma P_\sigma = \left( \sum_{k=1}^n \delta_{k, \sigma(i)} \delta_{k, \sigma(j)} \right) = (\delta_{\sigma(i), \sigma(j)}) = I_n$

Donc  $P_\sigma \in O_n(\mathbb{R})$ . Il est clair que  $P_n \subset \mathcal{X}_n$

donc  $\underline{P_n \subset O_n(\mathbb{R}) \cap \mathcal{X}_n}$

+ Réciproquement, soit  $P = (p_{i,j})$  dans  $O_n(\mathbb{R}) \cap \mathcal{X}_n$ .

Or a  $\forall j \quad \sum_{i=1}^n p_{i,j}^2 = 1$  et  $\forall i, j \quad p_{i,j} \in \{0, 1\}$ .

Donc  $\forall j \quad \exists! i \quad p_{i,j} = 1$ . On peut donc définir  $\sigma$  en

posant  $i = \sigma(j)$ . Pour la même raison, en considérant les

lignes  $\forall i \quad \exists! j \quad p_{i,j} = 1$ . Donc  $\sigma: [1, n] \rightarrow [1, n]$  est

surjective et c'est une permutation. Donc  $\underline{O_n(\mathbb{R}) \cap \mathcal{X}_n \subset P_n}$ .

En conclusion.  $P_n = O_n(\mathbb{R}) \cap X_n$  et  $\text{card}(P_n) = n!$

(6)

### III.B - quelques propriétés des éléments de $P_n$

III.B.1) +  $P_\sigma = (\delta_{i, \sigma(j)})_{\substack{1 \leq i \leq n \\ 1 \leq j \leq n}}$      $P_{\sigma'} = (\delta_{i, \sigma'(j)})_{\substack{1 \leq i \leq n \\ 1 \leq j \leq n}}$

donc  $P_\sigma P_{\sigma'} = \left( \sum_{k=1}^n \delta_{i, \sigma(k)} \delta_{k, \sigma'(j)} \right) = (\delta_{i, \sigma\sigma'(j)})_{\substack{1 \leq i \leq n \\ 1 \leq j \leq n}}$

Par conséquent  $P_\sigma P_{\sigma'} = P_{\sigma\sigma'}$

+  $\mathbb{Z}$  est infini  $S_n$  est fini donc  $k \mapsto \sigma^k$  n'est pas injective. Donc il existe  $k < k'$  tel que  $\sigma^k = \sigma^{k'}$ , soit  $\sigma^{k'-k} = \text{Id}_{\{1, \dots, n\}}$

On pose  $N = k' - k$ .

Rq  $k \mapsto \sigma^k$  est un morphisme de groupe, donc son noyau est un sous-groupe de  $\mathbb{Z}$ , non vide et  $\neq \{0\}$  car elle n'est pas injective. On a donc le résultat plus précis:  ~~$\exists N \in \mathbb{N}^*$~~  des

$\exists N \in \mathbb{N}^* \quad \sigma^k = \text{Id} \Leftrightarrow N \mid k$ .

III.B.2) Tous les éléments de  $P_n$  sont annulés par un  $X^N - 1$  qui est scindé à racines simples sur  $\mathbb{C}$ . Ils sont donc diagonalisables

III.B.3) -  $P_2$  ne contient que les deux éléments  $\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$  et  $\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$  les vecteurs propres de  $\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$  seront communs aux deux éléments. Ce sont les vecteurs  $\begin{pmatrix} x \\ x \end{pmatrix}$  et  $\begin{pmatrix} -x \\ x \end{pmatrix}$ , associés respectivement aux valeurs propres 1 et -1. ( $x \neq 0$ )

-  $P_3$  contient les trois matrices  $M_1 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$ ,  $M_2 = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$  et  $M_3 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$

Dont les valeurs propres sont 1 à l'ordre 2 et -1

$E_1(M_1) = \left\{ \begin{pmatrix} x \\ y \\ 0 \end{pmatrix}, y \in \mathbb{R} \right\}$      $E_{-1}(M_1) = \left\{ \begin{pmatrix} 0 \\ y \\ -y \end{pmatrix}, y \in \mathbb{R} \right\}$

On a un résultat similaire pour  $M_2$  et  $M_3$

Il en résulte que les seuls vecteurs propres communs à

$M_1, M_2$  et  $M_3$  sont les vecteurs  $\begin{pmatrix} x \\ x \\ x \end{pmatrix}, x \neq 0$ .

Il est clair qu'un tel vecteur est vecteur propre de tous les éléments de  $P_3$ .

III. B.4 a) 
$$u_\sigma(e_1 + \dots + e_n) = e_{\sigma(1)} + \dots + e_{\sigma(n)} = e_1 + \dots + e_n.$$

Donc  $(e_1 + \dots + e_n)$  est vecteur propre de  $u_\sigma$  (associé à la valeur propre 1). Donc  $D$  est stable par  $u_\sigma$ .

Par conséquent  $H$  est stable par  $u_\sigma$  car  $u_\sigma$  est orthogonal et  $H = D^\perp$

Rq: On peut démontrer ce résultat directement

$$x = x_1 e_1 + \dots + x_n e_n \in H \Leftrightarrow x_1 + \dots + x_n = 0$$

$$u_\sigma(x) = x_1 e_{\sigma(1)} + \dots + x_n e_{\sigma(n)} = x_{\sigma^{-1}(1)} e_1 + \dots + x_{\sigma^{-1}(n)} e_n$$

$$\text{Or } x_1 + \dots + x_n = x_{\sigma^{-1}(1)} + \dots + x_{\sigma^{-1}(n)}$$

III. B.4 b).  $V$  n'est pas contenu dans  $D$  donc il existe

$x = x_1 e_1 + \dots + x_n e_n$  dans  $V$  et un couple  $(i, j)$  tel que  $x_i \neq x_j$ .

Soit  $\sigma = (i, j)$  la transposition de  $i$  et  $j$ .

$u_\sigma(x) - x = (x_i - x_j)(e_i - e_j) \in V$  car  $V$  est stable

$(e_i - e_j)$  est dans  $V$  car  $(x_i - x_j) \neq 0$  et  $V$  est un sous-espace vectoriel.

Soit  $k \neq i, k \neq j$  et  $\sigma$  la transposition  $(i, k)$

alors  $e_k - e_j = u_\sigma(e_i - e_j) \in V$

III. B. 4.c) les  $(e_k - e_j)_{\substack{1 \leq k \leq n \\ k \neq j}}$  sont dans  $H$ .

ils sont linéairement indépendants.  $(\sum_{k \neq j} \lambda_k (e_k - e_j) = \sum_{k \neq j} \lambda_k e_k - (\sum_{k \neq j} \lambda_k) e_j)$   
donc  $\sum_{k \neq j} \lambda_k (e_k - e_j) = 0 \Rightarrow \forall k \neq j \lambda_k = 0$ . Ils engendrent donc

H. Par conséquent  $H \subset V$  et  $H = V$  ou  $\mathbb{R}^n = V$ .

les seuls sous-espaces de  $\mathbb{R}^n$  stables par tous les  $u_\sigma, \sigma \in S_n$ , sont donc  $\{0\}, D, H$  et  $\mathbb{R}^n$ .

III. C Une caractérisation des éléments de  $P_n$ .

$\{M^k, k \in \mathbb{N}\}$  est fini, donc, comme III. B. 1, il existe  $N \geq 1$  tel que  $M^N = I_n$ . donc  $M^{-1} = M^{N-1}$  et  $M^{-1}$  est donc à coefficients entiers. Notons  $M^{-1} = (a_{i,j})_{\substack{1 \leq i \leq n \\ 1 \leq j \leq n}}$

Or a  $1 = \sum_{k=1}^n m_{j,k} a_{k,j}$  donc pour tout  $j$  il existe un  $k_0$  tel que  $0 < m_{j,k_0} a_{k_0,j} \leq 1$ . Comme les coefficients sont des entiers on a donc  $m_{j,k_0} = 1, a_{k_0,j} = 1$ , de plus comme  $0 = \sum_{k=1}^n m_{j,k} a_{k,j'}$  si  $j \neq j'$  on aura  $a_{k_0,j'} = 0$ . Donc l'application  $j \rightarrow k_0$  est injective.

c'est donc une bijection.

$\forall j \exists! k, a_{k,j} = 1$  et  $\forall j' \neq j, a_{k,j'} = 0$

Dans chaque ligne de  $M^{-1}$  il y a un 1 et  $n-1$  0, donc  $M^{-1}$  (et donc  $M$ ) est une matrice de permutation.

La réciproque est vraie car si  $\pi \in P_n \forall k, \pi^k \in P_n(\mathbb{N})$

et  $M^{n!} = I_n$  donc  $\{M^k, k \in \mathbb{N}\}$  est fini.

car  $\sigma^{n!} = Id_{\{1, \dots, n\}}$  pour tout  $\sigma$  de  $S_n$  et  $(P_\sigma)^k = P_{\sigma^k}$ .

## IV Matrices aléatoires de $\mathcal{X}_n$

(9)

IV.A.1)  $(X_1 = \dots = X_n) = \{0 = X_1 = \dots = X_n\} \cup \{1 = X_1 = \dots = X_n\}$  et ces deux événements sont disjoints. Puisque les  $X_i$  sont indépendantes on aura  $P(X_1 = \dots = X_n) = p^n + q^n$ .

IV.A.2)  $S$  est à valeurs dans  $[0, n]$  et

$$(B_n = k) = \bigcup_{i_1 < i_2 < \dots < i_k} \left( X_{i_1} = 1, X_{i_2} = 1, \dots, X_{i_k} = 1, X_i = 0 \text{ si } i \notin \{i_1, \dots, i_k\} \right)$$

ces événements sont disjoints et équiprobables

$$P(S_n = k) = \sum_{1 \leq i_1 < \dots < i_k \leq n} p^k q^{n-k} = \binom{n}{k} p^k q^{n-k}$$

(on retrouve la loi binomiale)

IV.A.3) Clairement  $P(X_{i,j} = 1) = p^2$   $P(X_{i,j} = 0) = 1 - p^2$

IV.A.4) a)  $M(\omega) = (X_i(\omega) X_j(\omega)) \in M_n(\{0, 1\}) = \mathcal{X}_n$

IV.A.4) b) \*  $t_2(M(\omega)) = \sum_{i=1}^n X_i^2(\omega) \in [0, n]$

\*  $M(\omega)$  est symétrique réelle, donc diagonalisable.

•  $\text{Im}(M(\omega)) = \mathbb{R} U(\omega)$  donc  $\text{rg}(M(\omega)) \leq 1$

IV.A.4) c)  $M(\omega)$  est symétrique, c'est la matrice d'une projection orthogonale si et seulement si c'est la matrice d'une projection c'est-à-dire si et seulement si  $M^2(\omega) = M(\omega)$

$$\text{Or } M^2(\omega) = U(\omega) \underbrace{D(\omega)}_{\text{matrice } 1 \times 1 \text{ de coefficients}} U(\omega) = U(\omega)$$

$$\sum_{i=1}^n X_i^2(\omega) = \sum_{i=1}^n X_i(\omega) = S(\omega)$$

$$M^2(\omega) = S(\omega) M(\omega)$$

Si  $M(\omega) = 0$  alors  $S(\omega) = 0$  et  $M^2(\omega) = S(\omega) M(\omega)$

Si  $M(\omega) \neq 0$  alors  $M^2(\omega) = S(\omega) M(\omega) \Leftrightarrow S(\omega) = 1$ .

Donc  $M^2(\omega) = S(\omega) M(\omega) \Leftrightarrow S(\omega) \in \{0, 1\}$

IV. A.5) La loi de  $\text{tr}(M)$  est la loi de  $S$ , c'est donc une loi binomiale et  $E(\text{tr}(M)) = np$   $V(\text{tr}(M)) = npq$

-  $\text{rg}(M) \in \{0, 1\}$  et  $\text{rg}(M) = 0 \Leftrightarrow \forall i X_i = 0$ , donc la loi de  $\text{rg}(M)$  est une loi de Bernoulli  $B(q^n)$ .

$E(\text{rg}(M)) = 1 - q^n$        $V(\text{rg}(M)) = q^n(1 - q^n)$

IV. A.6) On a vu  $M^2 = SM$  donc  $M^k = S^k M$ .

La suite  $M^k_{(w)}$  converge ssi  $M(w) = 0$  ou  $S(w) \in \{0, 1\}$  or  $M(w) = 0$  ssi  $S(w) = 0$ . Finalement

$(M^k_{(w)})_{k \geq 0}$  converge ssi  $S(w) \in \{0, 1\}$ , et sa limite  $L(w)$  vérifie  $L^2(w) = L(w)$  (en passant à la limite dans  $M^{2k} = (M^k)^2$ ) donc  $L(w)$  est la matrice d'un projecteur.

La probabilité pour que  $(M^k_{(w)})$  soit convergente est donc  $q^n + npq^{n-1}$ .

IV. A.6)  $M^2 = SM$ , donc  $\text{Sp}(M) \subset \{0, S\}$ .

Une condition nécessaire pour que  $M$  admette deux valeurs propres distinctes est  $S \neq 0$ .

Réciproquement: si  $S \neq 0$ , alors  $S$  est valeur propre de  $M$  de vecteur propre  $U$  par exemple ( $U^e U = S(U^e U) = SU$ ) et  $0$  est valeur propre de  $M$  car  $\text{rg}(M) \leq 1$  et  $n \geq 2$ , donc  $M$  admet bien deux valeurs propres distinctes.

$P(M \text{ a deux valeurs propres distinctes}) = 1 - q^n$

IV B. 1.a

```
def Somme (M):  
    n = len (M)  
    temp = 0  
    for i in range (n):  
        for j in range (n):  
            temp = temp + M[i,j]  
    Return (temp)
```

IV B. 1 b)

```
def Bernoulli (p):  
    x = random ()  
    if x <= p:  
        return (1)  
    else:  
        return (0)
```

IV B. 1c)

```
def Modifier (M, p):  
    n = len (M)  
    for i in range (n):  
        for j in range (n):  
            if (M[i,j] == 0) and (Bernoulli (p) == 1):  
                M[i,j] = 1
```

IV B. 1d)

```
def simulation (n, p)  
    M = zeros (n, n)  
    k = 0  
    m = n * n  
    while Somme (M) != m:  
        Modifier (M, p)  
        k = k + 1  
    return (k)
```

IV.B.2)  $N_1$  suit une loi  $B(m, p)$ , donnant le nombre de réussite dans  $m$  épreuves de Bernoulli indépendantes (12)

On s'intéresse à  $N_2$  sachant  $N_1 = i$  ( $0 \leq i \leq m$ )  
 Il reste donc  $m - i$  coefficients nuls et par conséquent  
 $N_2$  sachant  $N_1 = i$  suit une loi  $B(m - i, p)$ .

cette loi dépend de  $i$ ,  $N_1$  et  $N_2$  ne sont donc pas indépendantes.

IV.B.3)  $P(T_{i,j} = k) = q^{k-1} p$  (loi géométrique de paramètre  $p$ ) est la loi de la première réussite dans une suite d'épreuves de Bernoulli indépendantes et de même loi. (On peut la retrouver facilement car

$$(T_{i,j} = k) = (\prod_{l=1}^{k-1} \mathbb{1}[i,j] = 0, 1 \leq l \leq k-1) \wedge (\mathbb{1}[i,j] = 1)$$

$$\text{IV.B.4)} \quad P(T_{i,j} \geq k) = \sum_{l=k}^{+\infty} q^{l-1} p = \frac{q^{k-1} p}{1-q} = q^{k-1}$$

IV.B.5) -  $S_r$  représente le nombre de coefficients égaux à 1 après  $r$  modifications.

-  $S_r = \text{card} \{ (i,j), T_{i,j} \leq r \}$  . les  $(T_{i,j} \leq r)$  étant indépendants et  $S_r = \sum_{i,j} \mathbb{1}_{T_{i,j} \leq r}$ , donc  $S_r$  est la somme de  $m$  épreuves de Bernoulli de paramètre  $1 - q^r$ .  
 $S_r$  suit donc une loi  $B(m, 1 - q^r)$

IV. B.6 a)

def Esperance(n, p, nbTests):

temp = 0

for i in range(nbTests):

temp = temp + Simulation(n, p)

return (temp / nbTests)

# Attention à l'admission  
entière en 2.7

IV B.6B)  $E(N) = \sum_{r=1}^{+\infty} r \left( P(S_r = m) - P(S_{r-1} = m) \right)$

Probabilité que la matrice soit complétée  
à l'étape  $r$ .

$E(N) = \sum_{r=1}^{+\infty} r \left( (1 - q^r)^m - (1 - q^{r-1})^m \right)$

Cette expression ne semble pas simplifiable.

pour  $m=1$  on retrouve  $E(N) = \frac{1}{p}$

pour  $m=2$  on obtient  $E(N) = \frac{2}{1-q} - \frac{1}{1-q^2}$

et en général

$E(N) = \sum_{i=1}^m (-1)^{i-1} \binom{m}{i} \frac{1}{1-q^i}$

par exemple pour  $m=2, m=4$

$E(N) = \frac{4}{1-q} - \frac{6}{1-q^2} + \frac{4}{1-q^3} - \frac{1}{1-q^4}$

la valeur exacte pour  $q = \frac{1}{2}$  est  $\frac{368}{105} \approx 3,5048$

Une simulation numérique avec  $n=100$  donne 3,43  
 $n=100000$  donne 3,5049  
 $n=10000000$  donne 3,5050