

# DS 6.1 : extrait de MINES MP 2019 MATHS2

PSI 1 2022/2023

samedi 11 mars 2023

## PARTIE 1 : UNE PROPRIÉTÉ DE PERRON-FROBENIUS

**1.1** Comme on a  $\int_0^1 t^i dt = \left[ \frac{t^{i+1}}{i+1} \right]_0^1 = \frac{1}{i+1}$  si  $i \in \mathbb{N}$ , par linéarité de l'intégrale, pour un vecteur colonne  $X \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$  comme dans l'énoncé tel que  ${}^tX = (x_0 \ x_1 \ \dots \ x_{n-1})$ ,

$$\int_0^1 (\tilde{X}(t))^2 dt = \int_0^1 \left( \sum_{0 \leq j, k \leq n-1} x_j x_k t^{j+k} \right) dt = \sum_{0 \leq j, k \leq n-1} x_j x_k \int_0^1 t^{j+k} dt = \sum_{0 \leq j, k \leq n-1} \frac{x_j x_k}{j+k+1}.$$

**1.2** On constate que  $H_n$  est symétrique réelle. Par calcul matriciel,  ${}^tX H_n X = \sum_{0 \leq j, k \leq n-1} \frac{x_j x_k}{j+k+1} = \int_0^1 (\tilde{X}(t))^2 dt$ .

Comme  $\int_0^1 (\tilde{X}(t))^2 dt \geq 0$ , on a  ${}^tX H_n X \geq 0$ , ce qui garantit que  $H_n$  est symétrique positive. De plus, si  ${}^tX H_n X = 0$ , alors  $\int_0^1 (\tilde{X}(t))^2 dt = 0$  et, comme  $\tilde{X}^2$  est une fonction continue et positive sur  $[0; 1]$ , on en déduit que  $\tilde{X}$  est la fonction nulle sur  $[0; 1]$ , donc que le polynôme  $\sum_{k=0}^{n-1} x_k X^k$  admet une infinité de racines ; il est donc nul et on a bien  $X = 0$  ce qui prouve que   $H_n$  est symétrique définie positive.

**1.3** D'après le théorème spectral,  $H_n$  n'admet que des valeurs propres réelles car son polynôme caractéristique est scindé dans  $\mathbb{R}[X]$ . De plus, soit  $\lambda \in \text{Sp}(H_n)$ , alors il existe un vecteur  $X \neq 0 \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$  tel que  $H_n X = \lambda X$ . Alors  ${}^tX H_n X = \lambda {}^tX X = \lambda \|X\|^2 > 0$  d'après la question précédente. Or  $\|X\|^2 > 0$  car  $X \neq 0$  donc  $\lambda = \frac{{}^tX H_n X}{\|X\|^2} > 0$ . On a bien   $\text{Sp}(H_n) \subset \mathbb{R}_+^*$ .

**1.4** ( $\implies$ ) Si  $X \in V$ , alors  $H_n X = \rho_n X$  par définition, donc on a directement  ${}^tX H_n X = \rho_n {}^tX X = \rho_n \|X\|^2$ .  
 ( $\impliedby$ ) D'après le théorème spectral, en notant  $\lambda_1 < \lambda_2 < \dots < \lambda_r = \rho_n$  les différentes valeurs propres de  $H_n$  classées dans l'ordre, on a  $\mathbb{R}^n = \bigoplus_{i=1}^r E_{\lambda_i}(H_n)$ . Ainsi, pour un vecteur  $X \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R}) = \mathbb{R}^n$  tel que  ${}^tX H_n X = \rho_n {}^tX X = \rho_n \|X\|^2$ , il existe  $(X_1, \dots, X_r) \in E_{\lambda_1}(H_n) \times \dots \times E_{\lambda_r}(H_n)$  tel que  $X = \sum_{i=1}^r X_i$ , alors  ${}^tX H_n X = {}^t \left( \sum_{i=1}^r X_i \right) \left( \sum_{j=1}^r \lambda_j X_j \right) = \sum_{k=1}^r \lambda_k {}^tX_k X_k$  par bilinéarité et car  ${}^tX_i X_j = 0$  si  $i \neq j$ . La condition  ${}^tX H_n X = \rho_n {}^tX X$  donne donc  $\rho_n \sum_{i=1}^r \|X_i\|^2 = \sum_{i=1}^r \lambda_i \|X_i\|^2$ , ou encore  $\sum_{i=1}^r (\rho_n - \lambda_i) \|X_i\|^2 = 0$ . Ces termes étant tous positifs,  $\forall i \in \llbracket 1; r-1 \rrbracket$ ,  $(\rho_n - \lambda_i) \|X_i\|^2 = 0$  implique  $X_i = 0$ . Ainsi,  $X = X_r \in E_{\rho_n}(H_n) = V$ .

Par double implication, on a bien prouvé que   $X \in V$  si et seulement si  ${}^tX H_n X = \rho_n \|X\|^2$ .

Pour ( $\impliedby$ ), on pouvait aussi dire que si  ${}^tX H_n X = (X | H_n X) = \rho_n \|X\|^2$ , avec l'inégalité de CAUCHY-SCHWARZ, on a  $\rho_n \|X\|^2 \leq \|X\| \|H_n X\|$  sauf que  $\|H_n X\|^2 = \left\| \sum_{j=1}^r H_n X_j \right\|^2 = \left\| \sum_{j=1}^r \lambda_j X_j \right\|^2 = \sum_{j=1}^r \lambda_j^2 \|X_j\|^2$  par PYTHAGORE donc, comme  $\lambda_j^2 \leq \lambda_r^2 = \rho_n^2$ , cela donne  $\|H_n X\|^2 \leq \rho_n^2 \sum_{j=1}^r \|X_j\|^2 = \rho_n^2 \|X\|^2$  d'où  $\|H_n X\| \leq \rho_n \|X\|$ . Ainsi,  $\rho_n \|X\|^2 \leq \|X\| \|H_n X\| \leq \rho_n \|X\|^2$  et ces inégalités sont des égalités. D'après CAUCHY-SCHWARZ, on en

déduit que  $(X, H_n X)$  est liée. Soit  $X = 0$  et alors  $X \in V$ . Soit  $X \neq 0$  et alors  $H_n X = \lambda X$  mais  $\|H_n X\| = \rho_n \|X\|$  implique, comme  $\lambda \geq 0$  d'après 1.3, que  $\lambda = \rho_n$ . Dans tous les cas, on a bien  $X \in V$ .

**1.5** Comme  $H_n$  est positive, on a  ${}^t X_0 H_n X_0 = |{}^t X_0 H_n X_0| = \left| \sum_{0 \leq j, k \leq n-1} \frac{x_j x_k}{j+k+1} \right|$ . On utilise alors l'inégalité

$$\text{triangulaire pour avoir } {}^t X_0 H_n X_0 \leq \sum_{0 \leq j, k \leq n-1} \frac{|x_j| |x_k|}{j+k+1} = {}^t |X_0| H_n |X_0|.$$

Comme  $X_0 \in V$  par hypothèse, d'après la question 1.4,  ${}^t X_0 H_n X_0 = \rho_n \|X_0\|^2$  donc  $\rho_n \|X_0\|^2 \leq {}^t |X_0| H_n |X_0|$  d'après l'inégalité ci-dessus. En décomposant comme avant  $|X_0| = \sum_{i=1}^r V_i$  avec  $V_i \in E_{\lambda_i}(H_n)$ , comme

la famille  $(V_1, \dots, V_r)$  est orthogonale, on a  $\| |X_0| \|^2 = \sum_{i=1}^r \|V_i\|^2$ . De plus, comme les carrés des com-

posantes des vecteurs  $X_0$  et  $|X_0|$  sont les mêmes,  $X_0$  et  $|X_0|$  ont même norme donc  $\|X_0\|^2 = \sum_{i=1}^r \|V_i\|^2$ , d'où

$${}^t |X_0| H_n |X_0| = \sum_{i=1}^r \lambda_i {}^t V_i V_i \leq \rho_n \sum_{i=1}^r \|V_i\|^2 = \rho_n \|X_0\|^2. \text{ On obtient donc } \rho_n \|X_0\|^2 \leq {}^t |X_0| H_n |X_0| \leq \rho_n \|X_0\|^2.$$

Ainsi,  ${}^t |X_0| H_n |X_0| = \rho_n \|X_0\|^2$  ce qui montre, avec 1.4, que  $|X_0| \in V$ .

**1.6**  $X_0$  est non nul, or tous les coefficients de  $H_n$  étant strictement positifs et  $|X_0|$  ayant des coordonnées positives et non toutes nulles, cela impose que toutes les composantes de  $H_n |X_0|$  sont strictement positives.

Alors, comme  $|X_0| \in V$  d'après la question 1.5, on a  $H_n |X_0| = \rho_n |X_0|$  et, puisque  $\rho_n > 0$ , cela implique que toutes les composantes de  $|X_0|$  sont strictement positives, celles de  $X_0$  sont donc toutes non nulles.

**1.7** Soit  $X_0 = (x_0, \dots, x_{n-1})$  un vecteur non nul de  $V$ . Soit  $Y = (y_0, \dots, y_{n-1})$  un autre vecteur de  $V$ . Comme  $x_0$  est non nul d'après la question 1.6, on peut former le vecteur  $X = Y - \frac{y_0}{x_0} X_0$  qui appartient à  $V$  par structure d'espace vectoriel de  $V$ . Or, par construction, la première composante de  $X$  est nulle, et la question 1.6 montre alors que ce vecteur ne peut être que le vecteur nul. Ainsi,  $Y = \frac{y_0}{x_0} X_0 \in \text{Vect}(X_0)$ . On vient de montrer que  $V \subset \text{Vect}(X_0)$ . L'autre inclusion étant évidente, on a  $V = \text{Vect}(X_0)$  est de dimension 1.

## PARTIE 2 : INÉGALITÉ DE HILBERT

**2.1** Comme on a  $\int_0^\pi 1 d\theta = \pi$  et  $\int_0^\pi e^{im\theta} d\theta = \left[ \frac{e^{im\theta}}{im} \right]_0^\pi = \frac{e^{im\pi} - 1}{im\pi} = \frac{(-1)^m - 1}{im\pi}$  si  $m \in \mathbb{N}^*$ , on a par linéarité,

$$\int_0^\pi P(e^{i\theta}) e^{i\theta} d\theta = \int_0^\pi \sum_{j=0}^d a_j e^{i(j+1)\theta} d\theta = \sum_{j=0}^d a_j \int_0^\pi e^{i(j+1)\theta} d\theta = -i \sum_{j=0}^d \frac{a_j}{(j+1)} [(-1)^{j+1} - 1].$$

**2.2** Mais on a aussi  $\int_{-1}^1 t^m dt = \left[ \frac{t^{m+1}}{m+1} \right]_{-1}^1 = \frac{1 - (-1)^{m+1}}{m+1}$  si  $m \in \mathbb{N}$ , et par linéarité de l'intégrale, on obtient les relations  $\int_{-1}^1 P(t) dt = \sum_{j=0}^d a_j \int_{-1}^1 t^j dt = \sum_{j=0}^d \frac{a_j}{(j+1)} [1 - (-1)^{j+1}] = i \int_0^\pi P(e^{i\theta}) e^{i\theta} d\theta$  (pas d'intégration par parties complexe même si formellement cela coïncide).

Comme  $|-i| = 1 = |e^{i\theta}|$  et par inégalité de la moyenne,  $\left| \int_{-1}^1 P(t) dt \right| = \left| \int_0^\pi P(e^{i\theta}) e^{i\theta} d\theta \right| \leq \int_0^\pi |P(e^{i\theta})| d\theta.$

**2.3** Grâce à la question 1.1,  ${}^tX H_n X = \int_0^1 |\tilde{X}(t)|^2 dt \leq \int_{-1}^1 |\tilde{X}(t)|^2 dt$  car  $\tilde{X}(t)^2 \geq 0$  et  $-1 < 0$  où l'on a posé  $\tilde{X}(t) = \sum_{k=0}^{n-1} x_k t^k = Q(t)$  avec  $Q = \sum_{k=0}^{n-1} x_k X^k$ . En appliquant ce qui précède au polynôme  $P = Q^2$ , comme

$$|P(e^{i\theta})| = |Q(e^{i\theta})|^2 = |\tilde{X}(e^{i\theta})|^2, \quad {}^tX H_n X \leq \int_{-1}^1 Q^2(t) dt \leq \int_0^\pi |Q^2(e^{i\theta})| d\theta = \int_0^\pi |\tilde{X}(e^{i\theta})|^2 d\theta.$$

**2.4** Comme  $|\tilde{X}(e^{i\theta})|^2 = \tilde{X}(e^{i\theta}) \overline{\tilde{X}(e^{i\theta})} = \tilde{X}(e^{i\theta}) \tilde{X}(e^{-i\theta})$  car  $\tilde{X}$  est une fonction polynomiale réelle et que  $\overline{e^{i\theta}} = e^{-i\theta}$ .

Ainsi,  $|\tilde{X}(e^{i\theta})|^2 = \left( \sum_{p=0}^{n-1} x_p e^{ip\theta} \right) \left( \sum_{q=0}^{n-1} x_q e^{iq\theta} \right) = \sum_{0 \leq p, q \leq n-1} x_p x_q e^{i(p-q)\theta}$  d'où

$$\int_0^\pi |\tilde{X}(e^{i\theta})|^2 d\theta = \sum_{0 \leq p, q \leq n-1} x_p x_q \int_0^\pi e^{i(p-q)\theta} d\theta = \sum_{m=0}^{n-1} x_m^2 \pi + \sum_{0 \leq p \neq q \leq n-1} x_p x_q \frac{(-1)^{p-q} - 1}{i(p-q)\pi}.$$

en distinguant selon que  $p = q$  ou  $p \neq q$  dans la somme précédente et avec les intégrales calculées en 2.1.

Comme les  $x_k$  sont des réels, la quantité  $\sum_{0 \leq p \neq q \leq n-1} x_p x_q \frac{(-1)^{p-q} - 1}{i(p-q)\pi}$  est clairement un imaginaire pur. Or,

cette quantité vaut aussi  $\int_0^\pi |\tilde{X}(e^{i\theta})|^2 d\theta - \pi \sum_{m=0}^{n-1} x_m^2$  qui est un réel, on en déduit que cette quantité est nulle (car  $i\mathbb{R} \cap \mathbb{R} = \{0\}$ ) d'où  $\int_0^\pi |\tilde{X}(e^{i\theta})|^2 d\theta = \pi \sum_{m=0}^{n-1} x_m^2$ . Ainsi, avec l'inégalité de la question 2.1, on obtient

bien 
$${}^tX H_n X \leq \int_0^\pi |\tilde{X}(e^{i\theta})|^2 d\theta = \pi \sum_{m=0}^{n-1} x_m^2 = \pi \|X\|^2.$$

Autre méthode : comme la fonction  $\theta \mapsto |\tilde{X}(e^{i\theta})|^2 = \tilde{X}(e^{i\theta}) \tilde{X}(e^{-i\theta})$  est paire, on a facilement la relation  $\int_0^\pi |\tilde{X}(e^{i\theta})|^2 d\theta = \frac{1}{2} \int_{-\pi}^\pi |\tilde{X}(e^{i\theta})|^2 d\theta$ . Or  $\int_{-\pi}^\pi 1 d\theta = 2\pi$  et  $\int_{-\pi}^\pi e^{im\theta} d\theta = \left[ \frac{e^{im\theta}}{im} \right]_{-\pi}^\pi = 0$  si  $m \neq 0$ , donc

$$\int_{-\pi}^\pi |\tilde{X}(e^{i\theta})|^2 d\theta = \sum_{0 \leq p, q \leq n-1} x_p x_q \int_{-\pi}^\pi e^{i(p-q)\theta} d\theta = \sum_{m=0}^{n-1} 2\pi x_m^2.$$

Par conséquent, plus simplement qu'avant, on trouve aussi  $\int_0^\pi |\tilde{X}(e^{i\theta})|^2 d\theta = \frac{1}{2} \left( 2\pi \sum_{m=0}^{n-1} x_m^2 \right) = \pi \|X\|^2$ .

**2.5** Comme la sous-matrice contenant les  $n$  premières lignes et les  $n$  premières colonnes de  $H_{n+1}$  est la matrice  $H_n$ , on va pouvoir trouver un lien entre  $\rho_n$  et  $\rho_{n+1}$ . En effet, soit  $X_n \neq 0 \in V$  un vecteur propre de  $H_n$  associé à la valeur propre  $\rho_n$ , on pose alors le vecteur  $X = \begin{pmatrix} X_n \\ 0 \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_{n+1,1}(\mathbb{R})$ , alors  $X \neq 0$  et on trouve  ${}^tX_n H_n X_n = {}^tX H_{n+1} X$  en effectuant le calcul. D'après la question 1.4,  ${}^tX_n H_n X_n = \rho_n \|X_n\|^2$ . Comme à la question 1.5, il vient aussi  ${}^tX H_{n+1} X \leq \rho_{n+1} \|X\|^2$ . Tout ceci implique que  $\rho_n \|X_n\|^2 \leq \rho_{n+1} \|X\|^2$  or il est clair que  $\|X\| = \|X_n\|$  donc, comme  $\|X_n\|^2 > 0$ , on a  $\rho_n \leq \rho_{n+1}$  et la suite  $(\rho_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$  est croissante. De plus, si  $X \in V$  non nul, d'après les questions 1.4 et 2.2,  ${}^tX H_n X = \rho_n \|X\|^2 \leq \pi \|X\|^2$  donc  $\rho_n \leq \pi$  car  $\|X\|^2 > 0$ . Ainsi, la suite  $(\rho_n)_{n \geq 1}$  est croissante et majorée par  $\pi$ .

D'après le théorème de la limite monotone,  $(\rho_n)_{n \geq 1}$  est croissante et converge vers un réel  $\ell \leq \pi$ .

## PARTIE 3 : UN OPÉRATEUR INTÉGRAL

**3.1** Comme  $K_n$  est une fonction polynomiale donc continue sur le segment  $[0; 1]$ , elle y est bornée et on peut définir  $M = \|K_n\|_{\infty, [0; 1]}$ . En fait, comme  $K_n$  est croissante et positive sur  $[0; 1[$ , on a  $M = K_n(1) = n$  mais c'est sans importance. Soit  $f \in E$ , alors pour tout réel  $x \in [0; 1[$ , la fonction  $\varphi_x : t \mapsto K_n(tx)f(t)$  est continue sur  $[0; 1[$  et  $\forall t \in [0; 1[$ ,  $|\varphi_x(t)| \leq M|f(t)|$  car  $xt \in [0; 1[$ . Par conséquent, comme  $\varphi_x(t) = O(f(t))$ , le théorème de comparaison montre que  $\varphi_x$  est intégrable sur  $[0; 1[$  donc que la fonction  $T_n(f)$  est bien définie sur  $[0; 1[$ . Pour la continuité de  $T_n(f)$ , on a le choix entre deux approches :

- Pour  $x \in [0; 1[$ , alors  $T_n(f)(x) = \int_0^1 K_n(tx)f(t)dt = \int_0^1 \left( \sum_{k=0}^{n-1} t^k x^k \right) f(t)dt$  or toutes les fonctions  $t \mapsto t^k f(t)$  sont intégrables sur  $[0; 1[$  car  $\forall t \in [0; 1[$ ,  $|t^k f(t)| \leq |f(t)|$ , ainsi  $T_n(f)(x) = \sum_{k=0}^{n-1} \left( \int_0^1 t^k f(t)dt \right) x^k$  par linéarité de l'intégrale et la fonction  $T_n(f)$  est polynomiale donc continue sur  $[0; 1[$ .
- Soit  $h : [0; 1]^2 \rightarrow \mathbb{R}$  définie par  $h(x, t) = K_n(tx)f(t)$  de sorte que  $T_n(f) = \int_0^1 h(x, t)dt$ .
  - Pour  $t \in [0; 1[$ , la fonction  $x \mapsto h(x, t)$  est continue sur  $[0; 1[$  car  $K_n$  l'est.
  - Pour  $x \in [0; 1[$ , la fonction  $t \mapsto h(x, t)$  est continue et intégrable sur  $[0; 1[$  (on vient de le faire).
  - Pour  $(x, t) \in [0; 1]^2$ ,  $|h(x, t)| \leq M|f(t)|$  et  $f$  est intégrable sur  $[0; 1[$ .

Par théorème de continuité sous le signe somme,  $T_n(f)$  est continue sur  $[0; 1[$  :  $T_n$  va bien de  $E$  dans  $E$ .

De plus, si  $(f, g) \in E^2$  et  $\lambda \in \mathbb{R}$ , par linéarité de l'intégrale, pour tout réel  $x \in [0; 1[$ , on a

$$T_n(\lambda f + g)(x) = \int_0^1 K_n(tx)(\lambda f(t) + g(t))dt = \lambda \int_0^1 K_n(tx)f(t)dt + \int_0^1 K_n(tx)g(t)dt = \lambda T_n(f)(x) + T_n(g)(x)$$

ce qui montre que  $T_n(\lambda f + g) = \lambda T_n(f) + T_n(g)$  donc que  $T_n$  est linéaire.

Enfin, comme on a vu que  $T_n(f)$  est une fonction polynomiale, elle est intégrable sur  $[0; 1[$  (sur  $[0; 1]$  aussi d'ailleurs car elle y est continue). Tout ce qui précède justifie bien que  $T_n$  est un endomorphisme de  $E$ .

$E$  est un espace de dimension infini puisqu'il contient toutes les fonctions polynomiales par exemple. En notant  $\mathbb{R}_{n-1}[x]$  le sous-espace de  $E$  formé par les fonctions polynomiales de degré inférieur ou égal à  $n-1$ , on vient de montrer ci-dessus que  $\text{Im}(T_n) \subset \mathbb{R}_{n-1}[x]$ . L'endomorphisme  $T_n$  ne saurait donc être injectif. En effet, même sa restriction à  $\mathbb{R}_n[x] \subset E$  ne l'est pas car  $\dim(\mathbb{R}_n[x]) = n+1 > n = \dim(\mathbb{R}_{n-1}[x])$  grâce à la formule du rang. Il existe donc une fonction non nulle  $f \in E$  (et même mieux  $f \in \mathbb{R}_n[x] \setminus \mathbb{R}_{n-1}[x]$  donc polynomiale de degré  $n$  exactement) telle que  $T_n(f) = 0$  ce qui montre que  $0$  est une valeur propre de  $T_n$ .

Autre méthode : dans la même veine que les polynômes de LEGENDRE, en posant  $f : t \mapsto [(t(t-1))^n]^{(n)}$ ,  $f$  est polynomiale de degré  $n$  exactement donc non nulle, et on a, en effectuant des intégrations par parties successives,  $\forall k \in \llbracket 0; n-1 \rrbracket$ ,  $\int_0^1 t^k f(t)dt = 0$  donc  $T_n(f) = 0$  ce qui montre à nouveau, mais de manière constructive, l'existence d'un vecteur propre de  $T_n$  associé à la valeur propre  $0$ .

**3.2** En notant  ${}^tX = (x_0 \cdots x_{n-1})$ , pour  $x \in ]0; 1[$ ,  $T_n(\tilde{X})(x) = \int_0^1 K_n(tx)\tilde{X}(t)dt = \int_0^1 \left(\sum_{i=0}^{n-1} t^i x^i\right) \left(\sum_{j=0}^{n-1} x_j t^j\right) dt$  donc

$$T_n(\tilde{X})(x) = \sum_{0 \leq i, j \leq n-1} x^i x_j \int_0^1 t^{i+j} dt = \sum_{0 \leq i, j \leq n-1} \frac{x^i x_j}{i+j+1}.$$

Or on se rappelle avoir déjà vu ce style de calcul matriciel en question 1.1, et en posant  $Y_x \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$  le vecteur colonne tel que  ${}^tY_x = (1 \ x \cdots x^{n-1})$ , on a  $T_n(\tilde{X})(x) = {}^tY_x H_n X = {}^tX H_n Y_x$ .

On a vu en question 1.1 que  $H_n$  est définie positive, donc 0 n'est pas une valeur propre de  $H_n$ , alors qu'on a vu à la question précédente que 0 est une valeur propre de  $T_n$ .

• Soit un réel  $\lambda$  valeur propre de  $H_n$ , il existe donc  $X \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$  non nul tel que  ${}^tX = (x_0 \ x_1 \ \dots \ x_{n-1})$  et  $H_n X = \lambda X$ . Si on reporte ceci dans l'égalité ci-dessus,  $T_n(\tilde{X})(x) = {}^tY_x H_n X = \lambda {}^tY_x X = \lambda \sum_{k=0}^{n-1} x_k x^k = \lambda \tilde{X}(x)$ , donc  $T_n(\tilde{X}) = \lambda \tilde{X}$  avec  $\tilde{X} \neq 0$  qui est un vecteur propre de  $T_n$  :  $\lambda$  est une valeur propre de  $T_n$ .

• Soit un réel non nul  $\lambda$  valeur propre de  $T_n$ , il existe donc une fonction non nulle  $f \in E$  telle que  $T_n(f) = \lambda f$  ce qui justifie, comme  $\lambda \neq 0$ , que  $f = \frac{1}{\lambda} T_n(f) \in \mathbb{R}_{n-1}[x]$ . Ainsi,  $f$  est une fonction polynomiale de degré

inférieur à  $n-1$ . On peut donc poser  $\forall x \in ]0; 1[$ ,  $f(x) = \sum_{k=0}^{n-1} x_k x^k = \tilde{X}(x) = {}^tY_x X$  en posant  $X \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$

tel que  ${}^tX = (x_0 \ x_1 \ \dots \ x_{n-1})$ . Comme  $f$  est non nulle, ses coefficients ne sont pas tous nuls donc  $X \neq 0$ . À nouveau, si  $x \in ]0; 1[$ ,  $T_n(\tilde{X})(x) = \lambda \tilde{X}(x) = \lambda {}^tY_x X = {}^tY_x H_n X$ . En notant  ${}^t(H_n X - \lambda X) = (a_0 \ a_1 \ \dots \ a_{n-1})$ , on a  $\forall x \in ]0; 1[$ ,  $\sum_{k=0}^{n-1} a_k x^k = 0$  ce qui prouve que le polynôme  $\sum_{k=0}^{n-1} a_k X^k$  admet une infinité de racines ; il est donc nul et  $a_0 = \cdots = a_{n-1} = 0$  d'où  $H_n X = \lambda X$  et  $\lambda$  est une valeur propre de  $H_n$  car  $X \neq 0$ .

Remarque : on a établi que si  $\lambda \in \mathbb{R}^*$ , alors  $X$  est un vecteur propre de  $H_n$  associé à  $\lambda$  si et seulement si  $\tilde{X}$  est un vecteur propre de  $T_n$  associé à  $\lambda$ .

Toujours est-il que, par double implication,  $T_n$  et  $H_n$  ont les mêmes valeurs propres non nulles.

**3.3** • Puisque  $\rho_n \neq 0$  et que c'est une valeur propre de  $H_n$ , il existe un vecteur  $X \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$  non nul qu'on écrit  ${}^tX = (x_0 \dots x_{n-1})$  tel que  $H_n X = \rho_n X$ . Avec les notations de la partie 1,  $X \in V$  mais on sait d'après les questions 1.5 et 1.7 que  $|X| \in V$  et que  $V = \text{Vect}(X)$ . Ainsi,  $|X|$  et  $X$  sont colinéaires ce qui justifie d'après 1.6 que les coefficients de  $X$  ont même signe strict. Quitte à remplacer  $X$  par  $-X$ , on peut supposer que  $X$  a tous

ses coefficients strictement positifs :  $X = |X|$ . On a vu à la question 3.2 qu'en posant  $f = \tilde{X} : t \mapsto \sum_{k=0}^{n-1} x_k t^k$ , on avait  $f \in E$  et  $T_n(f) = \rho_n f$ . La fonction  $f$  est strictement positive sur  $[0; 1]$  d'où  $f \in \mathcal{A}$  et, puisque  $T_n(f) = \rho_n f$ , on a  $\forall x \in ]0; 1[$ ,  $\rho_n = \frac{1}{f(x)} \int_0^1 K_n(tx)f(t)dt = F(x)$  donc  $\text{Sup}_{x \in ]0; 1[} \frac{1}{f(x)} \int_0^1 K_n(xt)f(t)dt = \rho_n$  ( $F$  est constante).

• Soit  $\varphi \in \mathcal{A}$  quelconque, a fortiori  $\varphi \in E$  donc, pour  $x \in ]0; 1[$ ,  $T_n(\varphi)(x) = \int_0^1 K_n(tx)\varphi(t)dt$  existe comme  $\frac{1}{\varphi(x)}$  car  $\varphi(x) > 0$  donc on peut considérer la quantité  $\frac{1}{\varphi(x)} \int_0^1 K_n(xt)\varphi(t)dt$ . De plus,  $T_n(\varphi)$  est polynomiale donc continue sur le segment  $[0; 1]$ , comme est continue la fonction  $\frac{1}{\varphi}$  par hypothèse sur ce même segment ;

ainsi, la fonction  $\Phi : x \mapsto \frac{1}{\varphi(x)} \int_0^1 K_n(xt)\varphi(t)dt$  se prolonge en une fonction continue sur le segment  $[0; 1]$ ,

elle y est donc bornée ce qui justifie l'existence du réel  $S(\varphi) = \text{Sup}_{x \in ]0; 1[} \left( \frac{1}{\varphi(x)} \int_0^1 K_n(tx)\varphi(t)dt \right)$ .

Pour obtenir l'inégalité de l'énoncé, il suffit de montrer que  $\rho_n$  minore  $I = \{S(\varphi) \mid \varphi \in \mathcal{A}\}$ , c'est-à-dire que pour toute fonction  $\varphi \in \mathcal{A}$ ,  $S(\varphi) \geq \rho_n$ , ou encore qu'il existe  $x \in ]0; 1[$  tel que  $\Phi(x) \geq \rho_n = F(x)$  (voir les notations introduites ci-dessus). Pour  $x \in ]0; 1[$ , et même pour  $x \in [0; 1]$  puisque ces deux fonctions se prolongent par continuité au segment  $[0; 1]$ , travaillons l'expression  $\Phi(x) - \rho_n = \Phi(x) - F(x)$  :

$$\Phi(x) - F(x) = \frac{1}{\varphi(x)} \int_0^1 K_n(xt)\varphi(t)dt - \frac{1}{f(x)} \int_0^1 K_n(tx)f(t)dt = \frac{1}{f(x)} \int_0^1 \varphi(t)K_n(xt) \left( \frac{f(x)}{\varphi(x)} - \frac{f(t)}{\varphi(t)} \right) dt.$$

Or la fonction  $\psi = \frac{f}{\varphi}$  est continue sur le segment  $[0; 1]$  (en tous cas elle s'y prolonge par continuité) donc elle y est bornée et y atteint ses bornes. En considérant  $a \in [0; 1]$  tel que  $\psi(a) = \text{Max}_{t \in [0; 1]} (\psi(t))$ , on a donc

$$\Phi(a) - F(a) = \frac{1}{f(a)} \int_0^1 \varphi(t)K_n(at)(\psi(a) - \psi(t))dt \geq 0 \text{ car } f(a) > 0 \text{ et } \forall t \in [0; 1], K_n(at) > 0 \text{ et } \psi(t) \leq \psi(a).$$

Ainsi,  $\Phi(a) \geq \rho_n = F(a)$  donc  $\text{Max}_{x \in [0; 1]} (\Phi(x)) \geq \rho_n$  et, par continuité de  $\Phi$  sur  $[0; 1]$ ,  $S(\Phi) = \text{Sup}_{x \in [0; 1]} (\Phi(x)) \geq \rho_n$ .

Par conséquent, l'ensemble  $I$  est une partie non vide de  $\mathbb{R}$  minorée par  $\rho_n$ , sa bornée inférieure existe et,

étant le plus grand des minorants,

$$\text{Inf}(I) = \text{Inf}_{\varphi \in \mathcal{A}} \text{Sup}_{x \in ]0; 1[} \frac{1}{\varphi(x)} \int_0^1 K_n(tx)\varphi(t)dt = \text{Inf}_{\varphi \in \mathcal{A}} \text{Sup}_{x \in ]0; 1[} \Phi(x) \geq \rho_n.$$

**3.4** On a vu au début de la question que si  $\varphi = f \in \mathcal{A}$ , on a  $F : x \mapsto \rho_n$  donc  $\text{Sup}_{x \in ]0; 1[} (F(x)) = \rho_n$  donc le minorant

$\rho_n$  de  $I$  est dans  $I$  ; cette borne inférieure est donc un minimum et

$$\rho_n = \text{Min}_{\varphi \in \mathcal{A}} \text{Sup}_{x \in ]0; 1[} \frac{1}{\varphi(x)} \int_0^1 K_n(tx)\varphi(t)dt.$$

De même, avec  $b \in [0; 1]$  tel que  $\psi(b) = \text{Min}_{t \in [0; 1]} (\psi(t))$ ,  $\Phi(b) - F(b) = \frac{1}{f(b)} \int_0^1 \varphi(t)K_n(bt)(\psi(b) - \psi(t))dt \leq 0$

donc  $\text{Min}_{x \in [0; 1]} (\Phi(x)) \leq \rho_n$  qui montre à nouveau que  $\text{Inf}_{x \in ]0; 1[} (\Phi(x)) \leq \rho_n$ . Comme avant, on en déduit la majoration

$\text{Sup}_{f \in \mathcal{A}} \text{Inf}_{x \in ]0; 1[} (\Phi(x)) \leq \rho_n$ . Puisqu'on a égalité en prenant  $\varphi = f$ , cela donne aussi l'égalité dans la majoration précédente, à savoir

$$\rho_n = \text{Sup}_{\varphi \in \mathcal{A}} \text{Inf}_{x \in ]0; 1[} \frac{1}{\varphi(x)} \int_0^1 K_n(tx)\varphi(t)dt = \text{Max}_{\varphi \in \mathcal{A}} \text{Inf}_{x \in ]0; 1[} \frac{1}{\varphi(x)} \int_0^1 K_n(tx)\varphi(t)dt.$$



# DS 6.2 : X-ENS 2018 PC

PSI 1 2022/2023

samedi 11 mars 2023

## PARTIE 1 : CAS PARTICULIERS

**1.1** En identifiant  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  et  $\mathbb{R}^{n^2}$ ,  $A \in \mathcal{M}_n(\{-1, 1\})$  étant un  $n^2$ -uplet de  $\pm 1$ ,  $\text{card}(\mathcal{M}_n(\{-1, 1\})) = 2^{n^2}$ .

Comme il ne contient pas la matrice nulle,  $\mathcal{M}_n(\{-1, 1\})$  n'est pas un sous-espace vectoriel de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ .

**1.2** Notons  $A = (a_{i,j})_{1 \leq i,j \leq n} \in \mathcal{M}_n(\{-1, 1\})$ ,  $X = (x_i)_{1 \leq i \leq n} \in \{-1, 1\}^n$  et  $Y = (y_j)_{1 \leq j \leq n} \in \{-1, 1\}^n$ . Alors

${}^tXAY = \sum_{i=1}^n \left( \sum_{j=1}^n x_i a_{i,j} y_j \right)$  est un entier relatif comme somme d'entiers relatifs, par inégalité triangulaire,

$$|{}^tXAY| \leq \sum_{i=1}^n \left( \sum_{j=1}^n |x_i a_{i,j} y_j| \right) = \sum_{i=1}^n \left( \sum_{j=1}^n 1 \right) \text{ car } \forall (i,j) \in \llbracket 1;n \rrbracket^2, x_i, y_j, a_{i,j} \in \{-1, 1\} : \quad S(A) \subset \llbracket -n^2; n^2 \rrbracket.$$

Pour tout  $(X, Y) \in (\{-1, 1\}^n)^2$  et  $A \in \mathcal{M}_n(\{-1, 1\})$ , notons  $E = \{(i, j) \in \llbracket 1;n \rrbracket^2 \mid x_i a_{i,j} y_j = 1\}$ ,  $e = \text{card}(E)$ ,  $F = \{(i, j) \in \llbracket 1;n \rrbracket^2 \mid x_i a_{i,j} y_j = -1\}$  et  $f = \text{card}(F)$ . Il est clair que  $(E, F)$  forme une partition de  $\llbracket 1;n \rrbracket^2$  donc  $e + f = n^2$ . De plus, on a vu ci-dessus que  ${}^tXAY = e - f$  donc  ${}^tXAY = n^2 - 2f$  a la même parité que  $n^2$  d'où

$$S(A) \subset \{n^2 - 2f \mid f \in \llbracket 0;n \rrbracket\} \text{ strictement inclus dans } \llbracket -n^2; n^2 \rrbracket \quad (\text{par exemple, } n^2 - 1 \notin S(A)).$$

Enfin, si  $k \in S(A)$ , alors il existe  $(X, Y) \in (\{-1, 1\}^n)^2$  tels que  $k = {}^tXAY$  et, en prenant  $X' = -X \in \{-1, 1\}^n$ , on a  ${}^tX'AY = -{}^tXAY = -k \in S(A)$ , donc  $S(A)$  est bien un ensemble symétrique par rapport à 0.

**1.3** Si  $k \in S(B)$ , alors il existe par définition  $(X, Y) \in (\{-1, 1\}^n)^2$  tels que  $k = {}^tXBY$ . En posant  $X' = CX$  et

$Y' = DY$ ,  $X'$  et  $Y'$  sont dans  $\{-1, 1\}^n$ , car l'ensemble  $\{-1, 1\}$  est stable par multiplication, on en déduit que  $k \in S(A)$  car  ${}^tX'AY' = {}^t(CX)A(DY) = {}^tX{}^tCADY = {}^tXCADY = {}^tXBY = k$ . Par conséquent,  $S(B) \subset S(A)$ .

Comme  $C^2 = I$  et  $D^2 = I$ , les matrices  $C$  et  $D$  sont leur propre inverse. Puisque  $B = CAD$ , on a donc  $CBD = C^2AD^2 = A$ . D'après ce qui précède, on a donc aussi  $S(A) \subset S(B)$ .

Par double inclusion, si  $(A, B) \in \mathcal{M}_n(\{-1, 1\})^2$  et s'il existe des matrices diagonales  $C$  et  $D$  ne contenant que des 1 et des  $-1$  sur la diagonale, telles que  $B = CAD$ , on a  $S(A) = S(B)$ .

**1.4** Soit  $X = (x_1, x_2)$  et  $Y = (y_1, y_2)$  dans  $\{-1, 1\}^2$ . Alors  ${}^tXIY = x_1y_1 + x_1y_2 + x_2y_1 + x_2y_2 = (x_1 + x_2)(y_1 + y_2)$ .

Comme  $(x_1 + x_2, y_1 + y_2) \in \{-2, 0, 2\}^2$ , on a  ${}^tXAY \in \{-4, 0, 4\} : S(I) \subset \{-4, 0, 4\}$ . De plus, pour  $X = (1, 1)$  et  $Y = (1, 1)$ , il vient  ${}^tXIY = 4$ , donc  $4 \in S(I)$ . Pour  $X = (-1, 1)$  et  $Y = (1, 1)$ ,  ${}^tXIY = 0$  donc  $0 \in S(I)$ . Enfin,

$S(I)$  est un ensemble symétrique par rapport à 0, donc  $-4 \in S(I)$ . Au final, on a  $S(I) = \{-4, 0, 4\}$ .

De même,  ${}^tXJY = x_1y_1 + x_1y_2 + x_2y_1 - x_2y_2 = \underbrace{(x_1 + x_2)(y_1 + y_2)}_{\in \{-4, 0, 4\}} - \underbrace{2x_2y_2}_{\in \{-2, 2\}}$  donc  ${}^tXJY \in \{-6, -2, 2, 6\}$ , ainsi

$S(J) \subset \{-6, -2, 2, 6\}$ . De plus, d'après la question 1.2, on a  $S(J) \subset \llbracket -4; 4 \rrbracket$  donc  $S(J) \subset \{-2, 2\}$ . Or  $2 \in S(J)$  en prenant  $X = (1, 1)$  et  $Y = (1, 1)$ , donc  $-2 \in S(J)$  par symétrie. Par conséquent,  $S(J) = \{-2, 2\}$ .

En choisissant judicieusement C et D, on peut, en effectuant le produit CAD, multiplier les lignes et les colonnes de A par 1 ou -1 de toutes les manières possibles. Par exemple, en prenant  $D = \text{diag}(-1, 1)$  et  $C = \text{diag}(1, -1)$ , on multiplie la deuxième ligne de A et la première colonne par -1 en calculant CAD. De plus, ces opérations laissent  $S(A)$  inchangé d'après la question 1.3.

- Les matrices qui contiennent exactement 0, 2 ou 4 fois le chiffre 1 s'obtiennent en partant de I et vérifient  $S(A) = S(I) = \{-4, 0, 4\}$ . Par exemple,  $\begin{pmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} = \text{diag}(-1, 1) \times I \times \text{diag}(-1, 1)$ .
- Les matrices qui contiennent exactement 1 ou 3 fois le chiffre 1 s'obtiennent en partant de J et vérifient  $S(A) = S(J) = \{-2, 2\}$ . Par exemple,  $\begin{pmatrix} 1 & -1 \\ -1 & -1 \end{pmatrix} = \text{diag}(1, -1) \times J \times \text{diag}(1, -1)$ .

Au final, on n'a que deux choix si  $n = 2$  et  $A \in \mathcal{M}_2(\{-1, 1\})$ , c'est  $S(A) = \{-4, 0, 4\}$  ou  $S(A) = \{-2, 2\}$ .

**1.5** On peut penser à tourner ces implications dans les deux sens. Commençons dans le sens direct :

- (i)  $\implies$  (ii) Pour  $(X, Y) \in (\{-1, 1\})^2$  avec  ${}^tX = (x_1 \ x_2 \ \dots \ x_n)$  et  ${}^tY = (y_1 \ y_2 \ \dots \ y_n)$ , la matrice  ${}^tXAY$  s'obtient à partir de A en multipliant les lignes  $L_i$  de A par  $x_i$  et les colonnes  $C_j$  par  $y_j$  (à gauche on modifie les lignes, et à droite les colonnes). Ainsi, si  $n^2 \in S(A)$ , avec les notations de 1.2, cela signifie que  $f = 0$  : il n'y a pas de -1, donc que des 1, dans tous les termes  $a_{i,j}x_iy_j$ . Ainsi, en notant  $D = \text{diag}(x_1, \dots, x_n)$  et  $D' = \text{diag}(y_1, \dots, y_n)$ , on a  $DAD' = (a_{i,j}x_iy_j)_{1 \leq i,j \leq n} = J = (1)_{1 \leq i,j \leq n}$ . Comme  $J = U^tU$  avec  ${}^tU = (1 \ \dots \ 1)$ ,  $D = D^{-1}$  et  $D' = D'^{-1}$ , cela donne  $A = DU^tUD' = X^tY$  (faire le calcul matriciel).
- (ii)  $\implies$  (iii) Si  $A = X^tY$  avec  $(X, Y) \in (\{-1, 1\})^2$ , les colonnes de A sont les  $y_jX \neq 0$ , d'où  $\text{rg}(A) = 1$ .
- (iii)  $\implies$  (i) Si  $\text{rg}(A) = 1$ , comme toutes les colonnes de A sont non nulles, il existe, pour  $i \in \llbracket 1; n \rrbracket$ , un entier  $y_i = \pm 1$  tel que  $C_i = y_i C_1$  (avec  $y_1 = 1$ ). En notant Y le vecteur colonne tel que  ${}^tY = (y_1 \ y_2 \ \dots \ y_n)$ , la matrice AY est la matrice colonne contenant  $nC_1$  puisque  $\sum_{j=1}^n y_j^2 = n$ . Par conséquent, en notant  $X = C_1 \in \{-1, 1\}^n$ ,  ${}^tXAY = n^tC_1C_1 = n\|C_1\|^2 = n^2 \in S(A)$ .

Mais on pouvait aussi bien sûr le faire dans le sens inverse :

- (iii)  $\implies$  (ii) Si A est de rang 1, en notant  $C_1, \dots, C_n$  les colonnes de A, comme  $C_1 \neq 0$ , les autres colonnes sont multiples de  $C_1$  et il existe donc, pour  $i \in \llbracket 1; n \rrbracket$ , un entier  $y_i = \frac{a_{1,i}}{a_{1,1}} = \pm 1$  tel que  $C_i = y_i C_1$  (avec  $y_1 = 1$  bien sûr). Ainsi  $A = C_1 \times (y_1 \ y_2 \ \dots \ y_n)$  et, en notant X et Y les deux vecteurs colonnes de  $\{-1, 1\}^n$  tels que  $X = C_1$  et  ${}^tY = (y_1 \ y_2 \ \dots \ y_n)$ , alors  $A = X^tY$ .
- (ii)  $\implies$  (i) Si  $A = X^tY$  avec  $(X, Y) \in (\{-1, 1\})^2$ , alors  ${}^tXAY = {}^tX(X^tY)Y = ({}^tXX)({}^tYY) = \|X\|^2\|Y\|^2 = n^2 \in S(A)$ .
- (i)  $\implies$  (iii) Si  $n^2 \in S(A)$ , alors il existe deux vecteurs colonnes X et Y de  $\{-1, 1\}^n$  tels que  ${}^tX = (x_1 \ x_2 \ \dots \ x_n)$  et  ${}^tY = (y_1 \ y_2 \ \dots \ y_n)$  et  $n^2 = {}^tXAY = \sum_{i=1}^n \left( \sum_{j=1}^n a_{i,j}x_iy_j \right)$ . Or, pour  $(i, j) \in \llbracket 1; n \rrbracket^2$ ,  $x_i a_{i,j} y_j \in \{-1, 1\}$ , donc la condition  $n^2 = \sum_{i=1}^n \left( \sum_{j=1}^n a_{i,j}x_iy_j \right)$  se traduit par  $\forall (i, j) \in \llbracket 1; n \rrbracket^2$ ,  $a_{i,j}x_iy_j = 1$  (somme de  $n^2$  termes, chaque terme valant au plus 1). Par suite, comme  $(x_i, a_{i,j}, y_j) \in \{-1, 1\}^3$  pour tout  $(i, j) \in \llbracket 1; n \rrbracket^2$ , on en déduit que  $x_iy_j = a_{i,j}$ . On a donc, pour tout  $j \in \llbracket 1; n \rrbracket$ ,  $y_jX = C_j$  (colonne j de A) donc toutes les colonnes de A sont multiples de X. Comme  $A \neq 0$ , on a bien  $\text{rg}(A) = 1$ .

On a bien montré l'équivalence :  $n^2 \in S(A) \iff (\exists (X, Y) \in (\{-1, 1\})^2, A = X^tY) \iff \text{rg}(A) = 1$ .

**1.6** Les matrices  $A \in \mathcal{M}_n(\{-1, 1\})$  vérifiant  $n^2 \in S(A)$  sont exactement celles de rang 1 d'après la question 1.5.

Pour les dénombrer, on établit un protocole de choix bijectif :

- On choisit la première colonne  $C_1$  de  $A$  :  $2^n$  choix ( $n$  cases de  $\pm 1$ ).
- Pour  $j \in \llbracket 2; n \rrbracket$ , on choisit le terme en case  $(1, j)$ , les autres termes de la colonne  $j$  de  $A$  s'en déduisent puisque  $C_j = \frac{a_{1,j}}{a_{1,1}} C_1$  : cela fait 2 choix pour chaque colonne donc  $2^{n-1}$  choix (ils sont indépendants).

Il y a donc  $2^{2n-1}$  telles matrices, donc

$$\text{la proportion cherchée est } \frac{2^{2n-1}}{2^{n^2}} = \frac{1}{2^{n^2-2n+1}} = \frac{1}{2^{(n-1)^2}}.$$

## PARTIE 2 : MAJORATION

**2.1** La variable aléatoire  $U_1$  est finie, de même que  $e^{\lambda U_1}$  pour  $\lambda \in \mathbb{R}$ , donc  $e^{\lambda U_1}$  admet une espérance finie et, d'après le théorème de transfert, avec la loi de  $U_1$  donnée par l'énoncé, on obtient

$$\mathbb{E}[e^{\lambda U_1}] = e^{-\lambda} \mathbb{P}(U_1 = -1) + e^{\lambda} \mathbb{P}(U_1 = 1) = \frac{1}{2}(e^{-\lambda} + e^{\lambda}) = \text{ch}(\lambda).$$

Ainsi,  $\varphi(\lambda) = \ln(\text{ch}(\lambda))$  et  $\varphi$  est de classe  $C^\infty$  sur  $\mathbb{R}$  avec  $\varphi'(\lambda) = \frac{\text{sh}(\lambda)}{\text{ch}(\lambda)} = \text{th}(\lambda)$  et  $\varphi''(\lambda) = 1 - \text{th}(\lambda)^2$ .

On pose  $\psi : t \mapsto \varphi(t) - \frac{t^2}{2}$ ,  $\psi$  est aussi, par opérations, de classe  $C^\infty$  sur  $\mathbb{R}$  et on dérive deux fois :  $\psi'(t) = \text{th}(t) - t$ ,  $\psi''(t) = -\text{th}^2(t) \leq 0$ . Ainsi,  $\psi'$  est décroissante sur  $\mathbb{R}$ , comme  $\psi'(0) = 0$ ,  $\psi'$  est positive sur  $\mathbb{R}_-$  et négative sur  $\mathbb{R}_+$  d'où  $\psi$  est croissante sur  $\mathbb{R}_-$  et décroissante sur  $\mathbb{R}_+$ . Par conséquent,  $\psi$  maximale en 0 où elle vaut  $\psi(0) = \ln(\text{ch}(0)) = 0$ .  $\psi$  est donc négative sur  $\mathbb{R}$  donc

$$\forall \lambda \in \mathbb{R}, \varphi(\lambda) = \mathbb{E}[e^{\lambda U_1}] \leq \frac{\lambda^2}{2}.$$

On pouvait aussi, comme on l'a vu cette année, comparer  $\mathbb{E}[e^{\lambda U_1}] = \text{ch}(\lambda)$  et  $\exp\left(\frac{\lambda^2}{2}\right)$  en passant par les séries entières. En effet, comme  $\forall n \in \mathbb{N}$ ,  $\frac{1}{(2n)!} \leq \frac{1}{2^n n!}$  car  $\frac{(2n)!}{n!} = (n+1) \times \dots \times (2n) \geq 2 \times \dots \times 2 = 2^n$  pour  $n \geq 1$  et  $0! = 2^0 0! = 1$ , il vient

$$\forall \lambda \in \mathbb{R}, \text{ch}(\lambda) = \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{\lambda^{2n}}{(2n)!} \leq \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{\lambda^{2n}}{2^n n!},$$

et on utilise ensuite la croissance de la fonction  $\ln$  pour retrouver le résultat.

**2.2** Soit  $t \in \mathbb{R}$ , comme  $\exp$  est strictement croissante et  $\lambda > 0$ ,  $(S_k \geq t) = (\lambda S_k \geq \lambda t) = (e^{\lambda S_k} \geq e^{\lambda t})$  d'où

l'égalité des probabilités  $\mathbb{P}(S_k \geq t) = \mathbb{P}(e^{\lambda S_k} \geq e^{\lambda t})$ . Comme  $S_k = \sum_{i=1}^k U_i$ ,  $S_k$  admet une espérance finie par somme et, par mutuelle indépendance de  $U_1, \dots, U_k$ ,  $\mathbb{E}[e^{\lambda S_k}] = \prod_{i=1}^k \mathbb{E}[e^{\lambda U_i}] = \prod_{i=1}^k e^{\varphi(\lambda)} = e^{k\varphi(\lambda)}$  puisque les  $U_i$  suivent la même loi que  $U_1$ . Comme  $e^{\lambda S_k}$  est positive et admet une espérance finie, d'après l'inégalité

de MARKOV, comme  $e^{\lambda t} > 0$ , comme attendu,

$$\mathbb{P}(S_k \geq t) = \mathbb{P}(e^{\lambda S_k} \geq e^{\lambda t}) \leq \frac{\mathbb{E}[e^{\lambda S_k}]}{e^{\lambda t}} = \exp(k\varphi(\lambda) - \lambda t).$$

**2.3** Soit  $t > 0$ , la majoration de la question précédente est d'autant plus intéressante que le majorant est petit, en les valeurs de  $\lambda \in \mathbb{R}_+^*$  pour lesquelles  $k\varphi(\lambda) - \lambda t$  est minimale. Or  $k\varphi(\lambda) - \lambda t \leq k \frac{\lambda^2}{2} - \lambda t = \theta(\lambda)$  d'après la question 2.1 et  $\theta'(\lambda) = k\lambda - t$ .  $\theta$  est donc minimale pour  $\lambda = \frac{t}{k} > 0$  en lequel  $\theta\left(\frac{t}{k}\right) = -\frac{t^2}{2k}$ . D'après 2.2,

en prenant  $\lambda = \frac{t}{k}$ , on trouve donc l'inégalité de Hoeffding,  $\mathbb{P}(S_k \geq t) \leq \exp\left(-\frac{t^2}{2k}\right)$ .

Bien sûr, étudier le minimum de la fonction  $\alpha : \lambda \mapsto k\varphi(\lambda) - \lambda t = k \ln(\text{ch}(\lambda)) - \lambda t = k \ln\left(\text{ch}(\lambda)e^{-\frac{\lambda t}{k}}\right)$  serait plus précis mais le majorant n'aurait pas une expression aussi simple. En effet,  $\alpha'(\lambda) = k \text{th}(\lambda) - t$  donc, comme  $\text{th}$  est strictement croissante sur  $\mathbb{R}$  et bijective de  $\mathbb{R}$  dans  $] -1; 1[$ , on considère trois cas :

- si  $t \geq k$ ,  $\alpha$  est strictement décroissante sur  $\mathbb{R}$  et, comme  $\lim_{\lambda \rightarrow +\infty} \text{ch}(\lambda)e^{-\frac{\lambda t}{k}} = -\infty$  car  $\text{ch}(\lambda) \underset{+\infty}{\sim} \frac{e^\lambda}{2}$  donc  $\text{ch}(\lambda)e^{-\frac{\lambda t}{k}} \underset{+\infty}{\sim} \frac{1}{2} \exp\left(\left(1 - \frac{t}{k}\right)\lambda\right)$ . En faisant tendre  $\lambda$  vers  $+\infty$  dans la majoration précédente, on obtient  $\mathbb{P}(S_k \geq t) \leq 0$  donc  $\mathbb{P}(S_k \geq t) = 0$  ce qui est évident puisque  $S_k(\Omega) \subset \llbracket -k; k \rrbracket$ .
- si  $t < k$ ,  $\alpha$  est minimale en  $\lambda_0$  tel que  $k \text{th}(\lambda_0) = t$ , c'est-à-dire en  $\lambda_0 = \text{Argth}\left(\frac{t}{k}\right) = \frac{1}{2} \ln\left(\frac{k+t}{k-t}\right)$ .

Ainsi, grâce à 2.2,  $\mathbb{P}(S_k \geq t) \leq \exp(k\varphi(\lambda_0) - \lambda_0 t) = \left(1 - \frac{t}{k}\right)^{\frac{t-k}{2}} \left(1 + \frac{t}{k}\right)^{\frac{-t-k}{2}}$  (après calculs).

**2.4** Comme  $C$  suit une loi uniforme, toutes les matrices  $M \in \mathcal{M}_n(\{-1, 1\})$  ont la même probabilité  $\lambda > 0$  d'être image de  $\omega \in \Omega$  par  $C$ . Ainsi,  $C$  est surjective et  $\text{card}(C(\Omega)) = \text{card}(\mathcal{M}_n(\{-1, 1\})) = 2^{n^2}$ . On peut résumer :

- Pour tout  $M \in \mathcal{M}_n(\{-1, 1\})$ ,  $\mathbb{P}(C = M) = \frac{1}{2^{n^2}} = \lambda$ .

- Pour  $E \subset \mathcal{M}_n(\{-1, 1\})$ ,  $(C \in E) = \bigcup_{M \in E} (C = M)$  (disjoints) donc  $\mathbb{P}(C \in E) = \sum_{M \in E} \mathbb{P}(C = M) = \frac{\text{card}(E)}{2^{n^2}}$ .

Il est clair que chacune des variables aléatoires  $x_i y_j C_{i,j}$  est à valeurs dans  $\{-1, 1\}$  car  $\{-1, 1\}$  est stable par produit. Pour tout  $(i, j) \in \llbracket 1; n \rrbracket^2$ , comme les événements  $(x_i y_j C_{i,j} = 1)$  et  $(C_{i,j} = x_i y_j)$  sont égaux, on a

$$\mathbb{P}(x_i y_j C_{i,j} = 1) = \mathbb{P}(C_{i,j} = x_i y_j).$$

Or,  $E_{i,j} = \{C \in \mathcal{M}_n(\{-1, 1\}) \mid C_{i,j} = x_i y_j\}$  est une partie de  $\mathcal{M}_n(\{-1, 1\})$  de cardinal  $2^{n^2-1}$  car pour chacune des  $n^2 - 1$  cases différentes de la case  $(i, j)$ , on a le choix (indépendant) de  $\pm 1$  dans celle-ci. Ainsi,

$$\mathbb{P}(x_i y_j C_{i,j} = 1) = \frac{\text{card}(E_{i,j})}{2^{n^2}} = \frac{2^{n^2-1}}{2^{n^2}} = \frac{1}{2} \quad \text{et} \quad \mathbb{P}(x_i y_j C_{i,j} = -1) = 1 - \mathbb{P}(x_i y_j C_{i,j} = 1) = 1 - \frac{1}{2} = \frac{1}{2}.$$

Par conséquent, les variables aléatoires  $x_i y_j C_{i,j}$  suivent donc bien la loi uniforme sur  $\{-1, 1\}$ .

- Pour  $k \in \llbracket 1; n^2 \rrbracket$  et toute famille des cases  $(i_p, j_p)_{1 \leq p \leq k} \in (\llbracket 1; n \rrbracket^2)^k$  formée d'éléments distincts et toute famille correspondante  $(\alpha_p)_{1 \leq p \leq k} \in \{-1, 1\}^k$ , on a

$$\prod_{p=1}^k \mathbb{P}(x_{i_p} y_{j_p} C_{i_p, j_p} = \alpha_p) = \prod_{i=1}^k \frac{1}{2} = \frac{1}{2^k}$$

d'une part, et

$$\mathbb{P}\left(\bigcap_{p=1}^k (x_{i_p} y_{j_p} C_{i_p, j_p} = \alpha_p)\right) = \mathbb{P}\left(\bigcap_{p=1}^k (C_{i_p, j_p} = \alpha_p x_{i_p} y_{j_p})\right) = \mathbb{P}(C \in E_k) = \frac{2^{n^2-k}}{2^{n^2}} = \frac{1}{2^k}$$

d'autre part car  $E_k = \{C \in \mathcal{M}_n(\{-1, 1\}) \mid \forall p \in \llbracket 1; k \rrbracket, C_{i_p, j_p} = \alpha_p x_{i_p} y_{j_p}\}$  est de cardinal  $2^{n^2-k}$  (car cela correspond au choix d'un  $\pm 1$  dans chacune des  $n^2 - k$  cases qui ne sont pas les  $(i_p, j_p)_{1 \leq p \leq k} \in (\llbracket 1; n \rrbracket^2)^k$ ). On a donc bien, pour tous ces choix de paramètres,

$$\mathbb{P}\left(\bigcap_{p=1}^k (x_{i_p} y_{j_p} C_{i_p, j_p} = \alpha_p)\right) = \prod_{p=1}^k \mathbb{P}(x_{i_p} y_{j_p} C_{i_p, j_p} = \alpha_p)$$

ce qui est la définition de l'indépendance mutuelle de la famille des variables aléatoires  $(x_i y_j C_{i,j})_{1 \leq i, j \leq n}$ .

**2.5** • Remarquons déjà que l'inégalité montrée en 2.3 est encore valable pour  $t = 0$ , car  $\mathbb{P}(S_k \geq 0) \leq 1$  est clair.

• Pour tout  $t \geq 0$ , pour tout  $\omega \in \Omega$ , on a

$$M(C(\omega)) \geq tn^{3/2} \iff (\exists (X, Y) \in (\{-1, 1\}^n)^2, {}^t X C Y \geq tn^{3/2}),$$

ce qui se traduit au niveau des évènements par

$$(M(C) \geq tn^{3/2}) = \bigcup_{(X, Y) \in (\{-1, 1\}^n)^2} ({}^t X C Y \geq tn^{3/2}).$$

Par suite, par la propriété de sous-additivité (il n'y a aucun raison que ces évènements soient incompatibles),

$$\mathbb{P}(M(C) \geq tn^{3/2}) \leq \sum_{(X, Y) \in (\{-1, 1\}^n)^2} \mathbb{P}({}^t X C Y \geq tn^{3/2}).$$

• Or, pour  $(X, Y) \in (\{-1, 1\}^n)^2$  fixé,  ${}^t X C Y = \sum_{(i,j) \in \llbracket 1; n \rrbracket^2} x_i y_j C_{i,j}$ , où les variables  $(x_i y_j C_{i,j})_{1 \leq i, j \leq n}$  sont à valeurs dans  $\{-1, 1\}$ , indépendantes mutuellement et de loi uniforme d'après la question 2.4. Par conséquent, d'après l'inégalité de Hoeffding, puisque  $tn^{3/2} \geq 0$ , on obtient la majoration

$$\mathbb{P}({}^t X C Y \geq tn^{3/2}) = \mathbb{P}\left(\sum_{(i,j) \in \llbracket 1; n \rrbracket^2} x_i y_j C_{i,j} \geq tn^{3/2}\right) \leq \exp\left(-\frac{(tn^{3/2})^2}{2n^2}\right) = \exp\left(-\frac{t^2 n}{2}\right).$$

• En ré-injectant ce résultat dans l'inégalité obtenue ci-dessus, on obtient :

$$\mathbb{P}(M(C) \geq tn^{3/2}) \leq \sum_{(X, Y) \in (\{-1, 1\}^n)^2} \mathbb{P}({}^t X C Y \geq tn^{3/2}) \leq \sum_{(X, Y) \in (\{-1, 1\}^n)^2} \exp\left(-\frac{t^2 n}{2}\right) = 2^{2n} \exp\left(-\frac{t^2 n}{2}\right)$$

donc  $\mathbb{P}(M(C) \geq tn^{3/2}) \leq \exp\left(2n \ln(2) - \frac{t^2 n}{2}\right) = \exp\left(-\left(\frac{t^2}{2} - 2 \ln 2\right)n\right)$  comme attendu.

**2.6** Suivons l'indication : soit un réel  $\varepsilon > 0$ , posons  $t = 2\sqrt{\ln(2)} + \varepsilon > 0$ , alors grâce à la question précédente :

$$\mathbb{P}(M(C) \geq tn^{3/2}) \leq \exp\left(-\left(\frac{(2\sqrt{\ln 2} + \varepsilon)^2}{2} - 2 \ln 2\right)n\right) = \exp\left(-\left(2\varepsilon\sqrt{\ln 2} + \frac{\varepsilon^2}{2}\right)n\right) < 1$$

car  $-2\varepsilon\sqrt{\ln 2} - \frac{\varepsilon^2}{2} < 0$ . On en déduit que  $\mathbb{P}(M(C) < (2\sqrt{\ln 2} + \varepsilon)n^{3/2}) = 1 - \mathbb{P}(M(C) \geq (2\sqrt{\ln 2} + \varepsilon)n^{3/2}) > 0$  ce qui montre que l'événement  $(M(C) < (2\sqrt{\ln 2} + \varepsilon)n^{3/2})$  n'est pas vide.

Il existe donc  $\omega \in \Omega$  tel que  $M(C(\omega)) < (2\sqrt{\ln 2} + \varepsilon)n^{3/2}$ . En notant  $A = C(\omega)$ , on a donc  $A \in \mathcal{M}_n(\{-1, 1\})$  et  $M(A) < (2\sqrt{\ln 2} + \varepsilon)n^{3/2}$ . Par définition de  $\underline{M}(n)$ , on a donc  $\underline{M}(n) \leq M(A) < (2\sqrt{\ln 2} + \varepsilon)n^{3/2}$ . Ceci étant valable pour tout  $\varepsilon > 0$ , en faisant tendre  $\varepsilon$  vers 0 dans cette inégalité stricte, on obtient l'inégalité large souhaitée, à savoir  $\underline{M}(n) \leq 2\sqrt{\ln 2} n^{3/2}$ .

### PARTIE 3 : MINORATION

**3.1** Pour  $A = (a_{i,j})_{1 \leq i,j \leq n} \in \mathcal{M}_n(\{-1, 1\})$  et  $Y = (y_i)_{1 \leq i \leq n} \in \{-1, 1\}^n$  fixés, on a pour tout  $X \in \{-1, 1\}^n$  noté  $X = (x_i)_{1 \leq i \leq n}$  et en notant  $V = AY = (v_i)_{1 \leq i \leq n}$  avec  $v_i = \sum_{j=1}^n a_{i,j}y_j$  par définition du produit matriciel,

$${}^tXAY = (X|AY) = (X|V) = \sum_{i=1}^n x_i v_i \quad \text{donc} \quad {}^tXAY \leq |{}^tXAY| \leq \sum_{i=1}^n |v_i|$$

par inégalité triangulaire et car  $|x_i| = 1$  par définition. Ainsi, la quantité  $M = \sum_{i=1}^n |v_i|$  est un majorant de l'ensemble fini  $E_Y = \{{}^tXAY \mid X \in \{-1, 1\}^n\}$ . De plus, en définissant le vecteur  $X = (x_i)_{1 \leq i \leq n}$  par  $x_i = 1$  si  $v_i \geq 0$  et  $x_i = -1$  si  $v_i < 0$ , on a par construction  $X \in \{-1, 1\}^n$  et  $\forall i \in \llbracket 1; n \rrbracket$ ,  $x_i v_i = |v_i|$  ce qui montre que  $M = \sum_{i=1}^n |z_i| = \sum_{i=1}^n x_i z_i = {}^tXAY \in E_Y$ . Par conséquent,  $M$  est un élément de  $E_Y$  qui majore  $E_Y$  : c'est donc le

maximum de  $E_Y$  d'où, par définition de  $g_A(Y)$ ,

$$g_A(Y) = \text{Max}(E_Y) = M = \sum_{i=1}^n |z_i| = \sum_{i=1}^n \left| \sum_{j=1}^n a_{i,j}y_j \right|.$$

**3.2** Soit  $i \in \llbracket 1; n \rrbracket$  fixé. Comme à la question 2.4 en remplaçant  $\mathbb{R}^2$  par  $\mathbb{R}^n$ , on montre que puisque  $Z$  est une variable aléatoire suivant la loi uniforme sur  $\{-1, 1\}^n$ , alors  $(Z_1, \dots, Z_n)$  est une famille de variables aléatoires mutuellement indépendantes suivant toutes la loi uniforme sur  $\{-1, 1\}$ . Comme la famille  $(a_{i,1}, \dots, a_{i,n})$  ne contient que des  $\pm 1$ , d'après le cours,  $(a_{i,1}Z_1, \dots, a_{i,n}Z_n)$  est aussi une famille de variables aléatoires mutuellement indépendantes suivant toutes la loi uniforme sur  $\{-1, 1\}$  (car  $-Z_i$  a la même loi que  $Z_i$ ). En posant, pour  $j \in \llbracket 1; n \rrbracket$ ,  $B_j = \frac{1 + a_{i,j}Z_j}{2}$ , alors  $B_j(\Omega) = \{0, 1\}$ , puis  $\mathbb{P}(B_j = 0) = \mathbb{P}(a_{i,j}Z_j = -1) = \frac{1}{2}$  et  $\mathbb{P}(B_j = 1) = \mathbb{P}(a_{i,j}Z_j = 1) = \frac{1}{2}$  donc  $B_j$  est une variable aléatoire suivant la loi de BERNOULLI de paramètre  $\frac{1}{2}$ . Encore une fois,  $(B_1, \dots, B_n)$  est une famille de variables aléatoires mutuellement indépendantes suivant toutes la loi de BERNOULLI de paramètre  $\frac{1}{2}$  donc, d'après le cours,  $S_n = \sum_{j=1}^n B_j$  est une variable aléatoire suivant la loi binomiale  $\mathcal{B}(n, 1/2)$ . Or, en posant  $T_n = \sum_{j=1}^n a_{i,j}Z_j$ , comme  $a_{i,j}Z_j = 2B_j - 1$ , on a  $T_n = 2S_n - n$  donc, puisque  $S_n(\Omega) = \llbracket 0; n \rrbracket$ , il vient  $T_n(\Omega) = \{-n, -n+2, \dots, n-2, n\}$ . Comme  $T_n$  est finie, elle admet une espérance finie qui, par le théorème de transfert, en notant  $h : k \mapsto |2k - n|$ , vaut

$$\mathbb{E} \left[ \left| \sum_{j=1}^n a_{i,j}Z_j \right| \right] = \mathbb{E}[|2S_n - n|] = \mathbb{E}[h(S_n)] = \sum_{k=0}^n \mathbb{P}(S_n = k) |2k - n|$$

ce qui, en se souvenant de la loi binomiale,  $\mathbb{P}(S_n = k) = \binom{n}{k} \left(\frac{1}{2}\right)^k \left(1 - \frac{1}{2}\right)^{n-k} = \frac{1}{2^n} \binom{n}{k}$ , devient

$$\mathbb{E} \left[ \left| \sum_{j=1}^n a_{i,j} Z_j \right| \right] = \sum_{k=0}^n \frac{1}{2^n} \binom{n}{k} |2k - n| = \frac{1}{2^n} \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} |n - 2k|.$$

Enfin,  $g_A(Z) = \sum_{i=1}^n \left| \sum_{j=1}^n a_{i,j} Z_j \right|$  d'après la question 3.1 donc la variable aléatoire  $g_A(Z)$  admet une espérance finie comme somme finie de variables aléatoires admettant une espérance et, par linéarité de l'espérance, on a

$$\mathbb{E}[g_A(Z)] = \sum_{i=1}^n \mathbb{E} \left[ \left| \sum_{j=1}^n a_{i,j} Z_j \right| \right] = \sum_{i=1}^n \left( \frac{1}{2^n} \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} |n - 2k| \right) = \frac{n}{2^n} \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} |n - 2k| \quad \text{car, dans la somme,}$$

ces espérances  $\mathbb{E} \left[ \left| \sum_{j=1}^n a_{i,j} Z_j \right| \right]$  ne dépendant pas de  $i$ .

### 3.3 Simplification de $\mathbb{E}[g_A(Z)]$

**3.3.1** Montrons par récurrence que, pour  $m \in \llbracket 0; n-1 \rrbracket$ , on a  $\sum_{k=0}^m (n-2k) \binom{n}{k} = n \binom{n-1}{m}$  ( $\mathcal{H}_m$ ).

- Pour  $m = 0$ ,  $\sum_{k=0}^m (n-2k) \binom{n}{k} = (n-0) \binom{n}{0} = n = n \binom{n-1}{0}$  donc  $\mathcal{H}_0$  est vérifiée.
- Soit  $m \in \llbracket 0; n-2 \rrbracket$  tel que  $\mathcal{H}_m$  est vraie. Alors

$$\sum_{k=0}^{m+1} (n-2k) \binom{n}{k} = \left( \sum_{k=0}^m (n-2k) \binom{n}{k} \right) + (n-2(m+1)) \binom{n}{m+1} = n \binom{n-1}{m} + (n-2m-2) \binom{n}{m+1}$$

par hypothèse de récurrence donc, en revenant aux factorielles,

$$\begin{aligned} \sum_{k=0}^{m+1} (n-2k) \binom{n}{k} &= n \frac{(n-1)!}{m!(n-1-m)!} + (n-2m-2) \frac{n!}{(m+1)!(n-m-1)!} \\ &= (m+1) \frac{n!}{(m+1)!(n-m-1)!} + (n-2m-2) \frac{n!}{(m+1)!(n-m-1)!} \end{aligned}$$

qui se simplifie en

$$\sum_{k=0}^{m+1} (n-2k) \binom{n}{k} = (n-m-1) \frac{n!}{(m+1)!(n-m-1)!} = n \frac{(n-1)!}{(m+1)!(n-m-2)!} = n \binom{n-1}{m+1}$$

et on a bien prouvé que  $\mathcal{H}_{m+1}$  est vraie.

Par principe de récurrence, on a bien  $\forall m \in \llbracket 0; n-1 \rrbracket, \sum_{k=0}^m (n-2k) \binom{n}{k} = n \binom{n-1}{m}$ .

**3.3.2** Séparons les cas  $n$  pair et  $n$  impair :

- Si  $n$  est pair qu'on écrit  $n = 2p$ , alors  $\left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor = p$  et, d'après la question 3.2, on a

$$\mathbb{E}[g_A(Z)] = \frac{n}{2^n} \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} |n-2k| = \frac{n}{2^n} \sum_{k=0}^p \binom{n}{k} |n-2k| + \frac{n}{2^n} \sum_{k=p+1}^n \binom{n}{k} |n-2k|$$

en découpant en deux compte tenu de la valeur absolue. Ainsi, comme  $n - p - 1 = p - 1$ ,

$$\begin{aligned}
\mathbb{E}[g_A(Z)] &= \frac{n}{2^n} \sum_{k=0}^p \binom{n}{k} (n - 2k) + \frac{n}{2^n} \sum_{j=0}^{n-p-1} \binom{n}{n-j} |2j - n| && \text{en posant } j = n - k \iff k = n - j, \\
&= \frac{n}{2^n} \sum_{k=0}^p \binom{n}{k} (n - 2k) + \frac{n}{2^n} \sum_{j=0}^{p-1} \binom{n}{j} (n - 2j) && \text{car si } j \leq p - 1, \text{ alors } 2j - n \leq 0, \\
&= \frac{n}{2^n} \sum_{k=0}^{p-1} \binom{n}{k} (n - 2k) + \frac{n}{2^n} \sum_{j=0}^{p-1} \binom{n}{j} (n - 2j) && \text{car } n - 2p = 0, \\
&= 2 \frac{n}{2^n} \sum_{k=0}^{p-1} \binom{n}{k} (n - 2k) && \text{car } j \text{ est une variable muette} \\
&= \frac{n^2}{2^{n-1}} \binom{n-1}{p} && \text{avec 3.3.1 et } m = \lfloor \frac{n}{2} \rfloor - 1 = p - 1. \\
&= \frac{n^2}{2^{n-1}} \binom{n-1}{\lfloor \frac{n}{2} \rfloor}.
\end{aligned}$$

• Si  $n$  est impair qu'on écrit  $n = 2p + 1$ , alors  $\lfloor \frac{n}{2} \rfloor = p$  et, toujours avec 3.2, comme  $n - p - 1 = p$ ,

$$\begin{aligned}
\mathbb{E}[g_A(Z)] &= \frac{n}{2^n} \sum_{k=0}^p \binom{n}{k} |n - 2k| + \frac{n}{2^n} \sum_{k=p+1}^n \binom{n}{k} |n - 2k| && \text{en coupant en deux} \\
&= \frac{n}{2^n} \sum_{k=0}^p \binom{n}{k} (n - 2k) + \frac{n}{2^n} \sum_{j=0}^{n-p-1} \binom{n}{n-j} |2j - n| && \text{en posant } j = n - k \iff k = n - j, \\
&= \frac{n}{2^n} \sum_{k=0}^p \binom{n}{k} (n - 2k) + \frac{n}{2^n} \sum_{j=0}^p \binom{n}{j} (n - 2j) && \text{car si } j \leq n - p - 1, \text{ alors } 2j - n \leq 0, \\
&= 2 \frac{n}{2^n} \sum_{k=0}^p \binom{n}{k} (n - 2k) && \text{car } j \text{ est une variable muette} \\
&= \frac{n^2}{2^{n-1}} \binom{n-1}{p} && \text{avec 3.3.1 et } m = \lfloor n/2 \rfloor = p. \\
&= \frac{n^2}{2^{n-1}} \binom{n-1}{\lfloor \frac{n}{2} \rfloor}.
\end{aligned}$$

Dans les deux cas, comme souhaité, on a bien  $\mathbb{E}[g_A(Z)] = \frac{n^2}{2^{n-1}} \binom{n-1}{\lfloor \frac{n}{2} \rfloor}$ .

On pouvait plus simplement dire que, puisque si  $n = 2k$ , on a  $\frac{1}{2^n} \binom{n}{k} |2k - n| = 0$ , alors, et dans tous les cas pour la parité de  $n$ , on a

$$\sum_{k=0}^n \binom{n}{k} |n - 2k| = \sum_{2k \leq n} \binom{n}{k} (n - 2k) + \sum_{2k \geq n} \binom{n}{k} (2k - n)$$

ce qui, en posant  $j = n - k$  dans la seconde somme, donne

$$\sum_{k=0}^n \binom{n}{k} |n - 2k| = \sum_{2k \leq n} \binom{n}{k} (n - 2k) + \sum_{2j \leq n} \binom{n}{n-j} (n - 2j)$$

puis, puisque  $\binom{n}{n-j} = \binom{n}{j}$  et que  $j$  est une variable muette, grâce à la question précédente,

$$\sum_{k=0}^n \binom{n}{k} |n - 2k| = 2 \sum_{2k \leq n} \binom{n}{k} (n - 2k) = 2n \binom{n-1}{\lfloor \frac{n}{2} \rfloor}$$

### 3.4 Minoration de $M(n)$

**3.4.1** Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\{-1, 1\})$ , alors comme  $M(A) = \text{Max}\{g_A(Y) \mid Y \in \{-1, 1\}^n\}$  d'après l'énoncé, la variable aléatoire  $g_A(Z)$  vérifie  $g_A(Z) \leq M(A)$ . En passant à l'espérance, on trouve  $\mathbb{E}[g_A(Z)] \leq \mathbb{E}[M(A)] = M(A)$  car l'espérance d'une variable aléatoire constante vaut cette constante. D'après la question précédente, on en déduit donc que  $M(A) \geq \frac{n^2}{2^{n-1}} \binom{n-1}{\lfloor \frac{n}{2} \rfloor}$ . Ainsi, cette constante majore toutes les valeurs de  $M(A)$  pour

$$A \in \mathcal{M}_n(\{-1, 1\}) \text{ donc, par définition } \boxed{\underline{M}(n) = \text{Min}\{M(A) \mid A \in \mathcal{M}_n(\{-1, 1\})\} \geq \frac{n^2}{2^{n-1}} \binom{n-1}{\lfloor \frac{n}{2} \rfloor}} \text{ car le}$$

minimum est le plus grand des minorants d'une partie.

**3.4.2** On pose  $a_n = \frac{n^2}{2^{n-1}} \binom{n-1}{\lfloor \frac{n}{2} \rfloor}$ . Cette quantité  $\lfloor \frac{n}{2} \rfloor$  nous fait considérer deux cas :

- Si  $n$  est pair, on l'écrit  $n = 2p$ ,  $\lfloor \frac{n}{2} \rfloor = p$  et  $a_n = a_{2p} = \frac{4p^2}{2^{2p-1}} \binom{2p-1}{p} = \frac{4p^2}{2^{2p-1}} \frac{(2p-1)!}{p!(p-1)!} = \frac{4p^2}{2^{2p}} \frac{(2p)!}{(p!)^2}$  donc, avec la formule de STIRLING et quand  $p$  tend vers  $+\infty$ ,  $n$  tend vers  $+\infty$  en étant pair :

$$a_{2p} \underset{+\infty}{\sim} \frac{4p^2}{2^{2p}} \frac{\sqrt{4\pi p} (2p)^{2p} e^{-2p}}{(2\pi p)^{p^2} e^{2p}} \underset{+\infty}{\sim} \frac{4p^{3/2}}{\sqrt{\pi}}$$

après les simplifications habituelles.

- Si  $n$  est impair, on l'écrit  $n = 2p + 1$  et  $\lfloor \frac{n}{2} \rfloor = p$  donc  $a_n = a_{2p+1} = \frac{(2p+1)^2}{2^{2p}} \binom{2p}{p} = \frac{(2p+1)^2}{2^{2p}} \frac{(2p)!}{(p!)^2}$  ce qui donne à nouveau, comme  $(2p+1)^2 \underset{+\infty}{\sim} 4p^2$ ,  $a_{2p+1} \underset{+\infty}{\sim} \frac{4p^{3/2}}{\sqrt{\pi}}$ .

Si on résume les deux renseignements précédents, on a  $\lim_{p \rightarrow +\infty} \frac{a_{2p}}{(2p)^{3/2}} = \frac{4}{2^{3/2} \sqrt{\pi}} = \sqrt{\frac{2}{\pi}}$  et, comme  $(2p+1)^{3/2} \underset{+\infty}{\sim} 2^{3/2} p^{3/2}$ ,  $\lim_{p \rightarrow +\infty} \frac{a_{2p+1}}{(2p+1)^{3/2}} = \frac{4}{2^{3/2} \sqrt{\pi}} = \sqrt{\frac{2}{\pi}}$ . Comme une suite  $(u_n)_{n \geq 1}$  tend vers  $\ell$  si et seulement si les deux suites  $(u_{2p})_{p \geq 1}$  et  $(u_{2p+1})_{p \geq 0}$  tendent vers  $\ell$ , on en déduit que  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{a_n}{n^{3/2}} = \sqrt{\frac{2}{\pi}} = C$

ce qui se traduit directement par 
$$\boxed{a_n = \frac{n^2}{2^{n-1}} \binom{n-1}{\lfloor \frac{n}{2} \rfloor} \underset{+\infty}{\sim} \sqrt{\frac{2}{\pi}} n^{3/2} = C n^{3/2}.}$$

Par un calcul simple, on montre que  $a_{2n+1} = \frac{(2n+1)^2}{(2n)^2} a_{2n}$  donc  $a_{2n+1} \underset{+\infty}{\sim} a_{2n}$ . Or  $(2n+1)^{3/2} \underset{+\infty}{\sim} (2n)^{3/2}$ , donc il suffit de montrer l'équivalence précédente dans le cas pair ou dans le cas impair pour conclure.

L'équivalent trouvé de ce minorant de  $\underline{M}(n)$  est (heureusement) inférieur au majorant trouvé dans la partie 2. Comme  $\sqrt{\frac{2}{\pi}} \sim 0,798$  et  $2\sqrt{\ln 2} \sim 1,665$ , on trouve en gros un facteur 2 entre ces deux quantités. Mais surtout, on a le bon ordre de grandeur pour  $\underline{M}(n)$  qui tend vers  $+\infty$  "comme"  $n^{3/2}$  et il y a fort à parier qu'il existe une constante  $\sqrt{\frac{2}{\pi}} \leq \alpha \leq 2\sqrt{\ln 2}$  telle que  $\underline{M}(n) \underset{+\infty}{\sim} \alpha n^{3/2}$ .