

CORRIGÉ DU DEVOIR SURVEILLÉ 6 - Sujet 1

**EXERCICE 1 : Extremums d'une forme quadratique sur la boule unité fermée (CCINP PC 2020)**

- Q1.** L'application  $f$  est continue sur  $\mathbb{R}^n$  car elle est polynômiale en les coordonnées dans la base canonique. De plus,  $B_n$  est un ensemble fermé et borné de  $\mathbb{R}^n$  (car il s'agit de la boule unité fermée), non vide et  $\mathbb{R}^n$  est un espace vectoriel de dimension finie. On en déduit par le théorème des bornes atteintes que :

$$\boxed{f \text{ admet un maximum et un minimum sur } B_2.}$$

- Q2.** Pour tout  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ ,  $(M_f X)_i = \sum_{j=1}^n (M_f)_{i,j} (X)_j = \sum_{j=1}^n (M_f)_{i,j} x_j$  donc

$$\begin{aligned} X^T M_f X &= \sum_{i=1}^n (X^T)_i (M_f X)_i = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n (M_f)_{i,j} x_i x_j \\ &= \sum_{i=1}^n (M_f)_{i,i} x_i^2 + \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=i+1}^n (M_f)_{i,j} x_i x_j + \sum_{i=2}^n \sum_{j=1}^{i-1} (M_f)_{i,j} x_i x_j \\ &= \sum_{i=1}^n m_{i,i} x_i^2 + \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=i+1}^n m_{i,j} x_i x_j + \sum_{i=2}^n \sum_{j=1}^{i-1} m_{i,j} x_i x_j \\ &= \sum_{i=1}^n m_{i,i} x_i^2 + \sum_{1 \leq i < j \leq n} m_{i,j} x_i x_j + \sum_{1 \leq j < i \leq n} m_{i,j} x_i x_j \\ &= \sum_{i=1}^n m_{i,i} x_i^2 + \sum_{1 \leq i < j \leq n} m_{i,j} x_i x_j + \sum_{1 \leq j < i \leq n} m_{j,i} x_i x_j \\ &= \sum_{i=1}^n m_{i,i} x_i^2 + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} m_{i,j} x_i x_j \\ &= \sum_{i=1}^n a_{i,i} x_i^2 + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} \frac{a_{i,j}}{2} x_i x_j \\ &= \sum_{1 \leq i \leq j \leq n} a_{i,j} x_i x_j = f(x). \end{aligned}$$

On a bien :

$$\boxed{f(x) = X^T M_f X.}$$

- Q3.** La matrice  $M_f$  est symétrique réelle donc d'après le théorème spectral :

$$\boxed{\text{la matrice } M_f \text{ est diagonalisable dans } \mathcal{M}_n(\mathbb{R}).}$$

- Q4.** On a  $X = PY$  donc :

$$\|x\|^2 = \sum_{i=1}^n x_i^2 = X^T X = (PY)^T (PY) = Y^T P^T P Y \underset{P \in \mathcal{O}_n(\mathbb{R})}{=} Y^T I_n Y = Y^T Y.$$

Ainsi :

$$\boxed{Y^T Y = X^T X = \|x\|^2.}$$

- Q5.** • Posons  $Y = (y_1, \dots, y_n)^T$ .

D'après la question précédente,  $\sum_{i=1}^n y_i^2 = Y^T Y = \|x\|^2 \leq 1$  et, comme

$$Y^T D Y = Y^T \begin{pmatrix} \lambda_1 y_1 \\ \vdots \\ \lambda_n y_n \end{pmatrix} = \sum_{i=1}^n \lambda_i y_i^2,$$

on a

$$\begin{aligned}
 Y^T D Y &= \sum_{i=1}^n \lambda_i y_i^2 \leq \sum_{i=1}^n \lambda_n y_i^2 \quad (\text{car pour tout } i \in \llbracket 1, n \rrbracket, \lambda_i \leq \lambda_n \text{ et } y_i^2 \geq 0) \\
 &= \underbrace{\lambda_n}_{\geq 0} \underbrace{\sum_{i=1}^n y_i^2}_{\leq 1} \leq \lambda_n \\
 \text{et } Y^T D Y &= \sum_{i=1}^n \lambda_i y_i^2 \geq \sum_{i=1}^n \lambda_1 y_i^2 \quad (\text{car pour tout } i \in \llbracket 1, n \rrbracket, \lambda_i \geq \lambda_1 \text{ et } y_i^2 \geq 0) \\
 &= \underbrace{\lambda_1}_{\leq 0} \underbrace{\sum_{i=1}^n y_i^2}_{\leq 1} \geq \lambda_1,
 \end{aligned}$$

donc on a bien :

$$\lambda_1 \leq Y^T D Y \leq \lambda_n.$$

• Or, pour tout  $x \in B_2$ , comme  $P$  est orthogonale,

$$f(x) = X^T M_f X = X^T P D P^T X = (P^T X)^T D (P^T X) = (P^{-1} X)^T D (P^{-1} X) = Y^T D Y.$$

Ainsi :

$$\lambda_1 \leq f(x) \leq \lambda_n.$$

**Q6.** Remarquons que  $\sqrt{U^T U} = \|U\|$  (norme euclidienne associée au produit scalaire canonique sur  $\mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$ ) et comme  $U$  est non nul (puisque c'est un vecteur propre), on a  $\|U\| \neq 0$ .

On a de plus,  $M_f U = \lambda U$  donc :

$$V^T M_f V = \frac{1}{\|U\|^2} U^T M_f U = \frac{\lambda}{\|U\|^2} U^T U = \lambda.$$

Ainsi :

$$V^T M_f V = \lambda.$$

**Q7.** Supposons  $\lambda_1 < 0 < \lambda_n$ .

• Soit  $U$  un vecteur propre de  $M_f$  associé à la valeur propre  $\lambda_1$ .

On pose  $V = \frac{1}{\sqrt{U^T U}} U$ . On note  $V = (v_1 \dots v_n)^T$  et on pose alors  $v = (v_1, \dots, v_n)$ .

De même qu'à la **Q4**, on a  $\|v\|^2 = V^T V = \frac{1}{U^T U} U^T U = 1$  donc  $v \in B_n$ .

De plus, par les questions **Q2** et **Q6**, on a  $f(v) = V^T M_f V = \lambda_1$ .

On a donc pour tout  $x \in B_n$ ,  $f(x) \geq \lambda_1$  (par **Q5**) et  $f(v) = \lambda_1$  avec  $v \in B_n$ .

On en déduit que  $\lambda_1$  est le minimum de  $f$  sur  $B_n$ .

• On procède de même pour le maximum en prenant un vecteur propre  $U$  de  $M_f$  associé à la valeur propre  $\lambda_n$ .

Ainsi :

$$\text{si } \lambda_1 < 0 < \lambda_n \text{ alors } \max_{B_n}(f) = \lambda_n \text{ et } \min_{B_n}(f) = \lambda_1.$$

**Q8.** Supposons  $\lambda_1 \geq 0$ .

• Alors, pour tout  $x \in B_n$ , en gardant les notations de cette partie, on a

$$f(x) = X^T M_f X = Y^T D Y = \sum_{i=1}^n \underbrace{\lambda_i}_{\geq 0} \underbrace{x_i^2}_{\geq 0} \geq 0,$$

et comme  $f((0, \dots, 0)) = 0$  et  $(0, \dots, 0) \in B_n$ , on a  $\min_{B_n}(f) = 0$ .

• L'étude faite pour le maximum dans les questions précédentes reste valable ici, donc on a  $\max_{B_n}(f) = \lambda_n$ .

Ainsi :

$$\text{si } \lambda_1 \geq 0 \text{ alors } \max_{B_n}(f) = \lambda_n \text{ et } \min_{B_n}(f) = 0.$$

**Q9** On a  $M_f = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}$  qui a pour polynôme caractéristique :

$$\chi_{M_f}(X) = X^2 - \text{tr}(M_f)X + \det(M_f) = X^2 - 2X - 3 = (X - 3)(X + 1),$$

donc  $\text{Sp}(M_f) = \{-1, 3\}$ . Comme  $-1 < 0 < 3$ , on en déduit par **Q7** que :

$$\text{le maximum de } f \text{ sur } B_2 \text{ est } 3 \text{ et le minimum de } f \text{ sur } B_2 \text{ est } -1.$$

**Q10.** On a  $M_f = \begin{pmatrix} 1 & -1 & \cdots & -1 \\ -1 & 1 & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & -1 \\ -1 & \cdots & -1 & 1 \end{pmatrix}$ .

On a donc  $M_f - 2I_n = \begin{pmatrix} -1 & \cdots & -1 \\ \vdots & & \vdots \\ -1 & \cdots & -1 \end{pmatrix}$  donc  $\text{rg}(M_f - 2I_n) \leq 1$  (car toutes les colonnes de  $M_f - 2I_n$  sont identiques) et  $\text{rg}(M_f - 2I_n) \geq 1$  (car ce n'est pas la matrice nulle), donc  $\text{rg}(M_f - 2I_n) = 1$ .  
D'après le théorème du rang, on a donc :

$$\dim \text{Ker}(M_f - 2I_n) = n - \text{rg}(M_f - 2I_n) = n - 1 \neq 0,$$

donc 2 est valeur propre de  $M_f$  et  $E_2(M_f) = \text{Ker}(M_f - 2I_n)$  est de dimension  $n - 1$ .

Comme  $M_f$  est diagonalisable, on en déduit :

— 2 est valeur propre de  $M_f$  de multiplicité exactement  $n - 1$ .

—  $M_f$  a exactement  $n$  valeurs propres, comptées avec multiplicité, donc il reste une dernière valeur propre, que l'on note  $\lambda$ .

—  $\chi_{M_f}$  est scindé, donc la trace de  $M_f$  est égale à la somme des valeurs propres comptées avec multiplicité donc :

$$n = \text{tr}(M_f) = 2(n - 1) + \lambda \Leftrightarrow \lambda = -n + 2.$$

On a donc  $\text{Sp}(f) = \{-n + 2, 2\}$ , et, comme  $-n + 2 < 0$  et  $2 > 0$ , on a :

$$\boxed{\min_{B_n}(f) = -n + 2 \quad \text{et} \quad \max_{B_n}(f) = 2.}$$

## EXERCICE 2 : Polynômes de Legendre (CCINP PC 2017)

**Q11.**  $U_0 = 1$  et  $L_0 = \frac{1}{2^0 0!} U_0^{(0)} = 1$ .

$$U_1 = X^2 - 1 \text{ et } L_1 = \frac{1}{2^1 1!} U_1^{(1)} = \frac{1}{2} (2X) = X.$$

$$U_2 = (X^2 - 1)^2 = X^4 - 2X^2 + 1 \text{ et } L_2 = \frac{1}{2^2 2!} U_2^{(2)} = \frac{1}{8} (4X^3 - 4X)' = \frac{1}{8} (12X^2 - 4) = \frac{1}{2} (3X^2 - 1).$$

$$\boxed{L_0 = 1, L_1 = X \text{ et } L_2 = \frac{1}{2} (3X^2 - 1).}$$

**Q12.** Soit  $n \in \mathbb{N}$ .

En tant que produit de  $n$  polynômes de degrés 2,  $U_n$  est un polynôme de degré  $\underbrace{2 + \cdots + 2}_{n \text{ termes}} = 2n$ .

De plus, on sait que  $Q$  est un polynôme de degré supérieur ou égal à 1 alors  $\deg(Q') = \deg(Q) - 1$ .

Par récurrence, on en déduit que si  $Q$  est un polynôme de degré supérieur ou égal à  $n$  alors  $\deg(Q^{(n)}) = \deg(Q) - n$ .

Comme ici  $2n \geq n$ , on en déduit que  $\deg(U_n^{(n)}) = 2n - n = n$ .

Comme  $\frac{1}{2^n n!} \neq 0$ , on en déduit que :

$$\boxed{L_n \text{ est un polynôme de degré } n.}$$

**Q13.** La famille  $(L_0, \dots, L_n)$  est libre (car constituée de polynômes non nuls de degrés échelonnés) et elle est composée de  $n + 1$  éléments de  $\mathbb{R}_n[X]$ , espace vectoriel de dimension  $n + 1$ .

Ainsi :

$$\boxed{(L_0, \dots, L_n) \text{ est une base de } \mathbb{R}_n[X].}$$

**Q14.** Pour tout  $P, Q \in \mathbb{R}[X]$ , pour tout  $\lambda \in \mathbb{R}$ ,

$$\begin{aligned} \phi(\lambda P + Q) &= (X^2 - 1)(\lambda P + Q)'' + 2X(\lambda P + Q)' \\ &= (X^2 - 1)(\lambda P'' + Q'') + 2X(\lambda P' + Q') \quad (\text{linéarité de la dérivation}) \\ &= \lambda((X^2 - 1)P'' + 2XP') + ((X^2 - 1)Q'' + 2XQ') \\ &= \lambda\phi(P) + \phi(Q) \end{aligned}$$

donc  $\phi$  est une application linéaire.

De plus, elle va de  $\mathbb{R}[X]$  dans  $\mathbb{R}[X]$  (énoncé) donc :

$$\boxed{\phi \text{ est un endomorphisme de } \mathbb{R}[X].}$$

**Q15.** Pour tout  $P \in \mathbb{R}_n[X]$ ,  $\phi(P) \in \mathbb{R}[X]$  et

$$\deg((X^2 - 1)P'') = \deg(X^2 - 1) + \deg(P'') = 2 + \deg(P'') \leq 2 + \deg(P) - 2 = \deg(P) \leq n$$

et

$$\deg(2XP') = \deg(2X) + \deg(P') = 1 + \deg(P') \leq 1 + \deg(P) - 1 = \deg(P) \leq n$$

donc  $(X^2 - 1)P'' \in \mathbb{R}_n[X]$  et  $2XP' \in \mathbb{R}_n[X]$  et comme  $\mathbb{R}_n[X]$  est stable par combinaison linéaire, on en déduit que

$$\phi(P) \in \mathbb{R}_n[X].$$

Ainsi :

$$\boxed{\mathbb{R}_n[X] \text{ est stable par } \phi.}$$

**Q16.** Soit  $M = (m_{i,j})_{0 \leq i, j \leq n}$  la matrice de  $\phi_n$  dans la base canonique de  $\mathbb{R}_n[X]$ . Alors,  $\forall j \in \llbracket 0, n \rrbracket$ ,  $\phi(X^j) = \sum_{i=0}^n m_{i,j} X^i$ .

Or,

$$\phi(X^0) = \phi(1) = 0$$

$$\phi(X^1) = 2X$$

$$\text{et, pour tout } j \in \llbracket 2, n \rrbracket, \phi(X^j) = (X^2 - 1)j(j-1)X^{j-2} + 2XjX^{j-1}$$

$$= j(j-1)X^j - j(j-1)X^{j-2} + 2jX^j = j(j+1)X^j - j(j-1)X^{j-2}.$$

Par identification, on a :

$$\begin{aligned} m_{0,0} &= 0 = 0(0+1) & \text{et} & \quad \forall i \geq 1, m_{i,0} = 0 \\ m_{1,1} &= 2 = 1 \times 2 & \text{et} & \quad \forall i \geq 2, m_{i,1} = 0 \\ \forall j \in \llbracket 2, n \rrbracket, m_{j,j} &= j(j+1) & \text{et} & \quad \forall i \geq j+1, m_{i,j} = 0. \end{aligned}$$

On en déduit que :

$$\boxed{M \text{ est triangulaire supérieure et } \forall k \in \llbracket 0, n \rrbracket, m_{k,k} = k(k+1).}$$

**Q17.** Comme  $M$  est triangulaire, ses valeurs propres sont ses coefficients diagonaux.

On a donc  $\text{Sp}(M) = \{k(k+1), k \in \llbracket 0, n \rrbracket\}$ .

Enfin, pour tout  $k \in \mathbb{N}$ ,  $(k+1)(k+2) - k(k+1) = 2(k+1) > 0$  donc la suite  $(m_{k,k})_{k \in \mathbb{N}}$  est strictement croissante.

Les réels  $(k(k+1))_{k \in \llbracket 0, n \rrbracket}$  sont donc deux à deux distincts donc  $M$  admet  $n+1$  valeurs propres distinctes.

Comme  $M \in \mathcal{M}_{n+1}(\mathbb{R})$ , on en déduit que  $M$  est diagonalisable et comme c'est la matrice de  $\phi_n$  dans une base,

$$\boxed{\phi_n \text{ est diagonalisable.}}$$

**Q18.** • Pour  $k=0$ ,  $U'_k = 0$  et  $2kXU_k = 0$  donc  $(X^2 - 1)U'_k - 2kXU_k = 0$ .

• Pour tout  $k \in \llbracket 1, n \rrbracket$ ,  $U'_k = 2kX(X^2 - 1)^{k-1}$  donc  $(X^2 - 1)U'_k - 2kXU_k = 2kXU_k - 2kXU_k = 0$ .

Ainsi :

$$\boxed{\text{pour tout } k \in \llbracket 0, n \rrbracket, \text{ on a } (X^2 - 1)U'_k - 2kXU_k = 0.}$$

**Q19.** D'après la formule de Leibniz (les polynômes sont de classe  $\mathcal{C}^\infty$  sur  $\mathbb{R}$ ) en prenant la convention (habituelle)  $\binom{n}{k} = 0$  si  $k \notin \llbracket 0, n \rrbracket$ ,

$$\begin{aligned} ((X^2 - 1)U'_k)^{(k+1)} &= \sum_{i=0}^{k+1} \binom{k+1}{i} (X^2 - 1)^{(i)} (U'_k)^{(k+1-i)} \\ &= \binom{k+1}{0} (X^2 - 1) (U'_k)^{(k+1)} + \binom{k+1}{1} (X^2 - 1)' (U'_k)^{(k)} + \binom{k+1}{2} (X^2 - 1)'' (U'_k)^{(k-1)} \\ &\quad + \underbrace{\sum_{i=3}^{k+1-i} \binom{k+1}{i} (X^2 - 1)^{(i)} (U'_k)^{(k+1-i)}}_{=0 \text{ car } i \geq 3} \\ &= (X^2 - 1)U'_k^{(k+1)} + 2(k+1)XU'_k^{(k)} + 2 \frac{k(k+1)}{2} U'_k^{(k)} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{et } (2kXU_k)^{(k+1)} &= \sum_{i=0}^{k+1} \binom{k+1}{i} (2kX)^{(i)} (U_k)^{(k+1-i)} \\ &= \binom{k+1}{0} (2kX) (U_k)^{(k+1)} + \binom{k+1}{1} (2kX)' (U_k)^{(k)} + \sum_{i=2}^{k+1} \binom{k+1}{i} \underbrace{(2kX)^{(i)} (U_k)^{(k+1-i)}}_{=0 \text{ car } i \geq 2} \\ &= 2kXU_k^{(k+1)} + (k+1)2kU_k^{(k)}, \end{aligned}$$

donc

$$\begin{aligned} ((X^2 - 1)U'_k - 2kXU_k)^{(k+1)} &= (X^2 - 1)U_k^{(k+2)} + 2(k+1)XU_k^{(k+1)} + k(k+1)U_k^{(k)} - 2kXU_k^{(k+1)} - (k+1)2kU_k^{(k)} \\ &= (X^2 - 1)U_k^{(k+2)} + 2XU_k^{(k+1)} - k(k+1)U_k^{(k)}. \end{aligned}$$

Par suite, d'après la question **Q18**,

$$(X^2 - 1)U_k^{(k+2)} + 2XU_k^{(k+1)} - k(k+1)U_k^{(k)} = ((X^2 - 1)U'_k - 2kXU_k)^{(k+1)} = (0)^{(k+1)} = 0.$$

$$\boxed{(X^2 - 1)U_k^{(k+2)} + 2XU_k^{(k+1)} - k(k+1)U_k^{(k)} = 0.}$$

**Q20.** Pour tout  $k \in \llbracket 0, n \rrbracket$ ,  $L_k \in \mathbb{R}_n[X]$ ,  $L_k \neq 0$  (car  $0 \leq \deg(L_k) = k \leq n$ ) et :

$$\phi_n(L_k) = \phi(U_k^{(k)}) = (X^2 - 1)U_k^{(k+2)} + 2XU_k^{(k+1)} \stackrel{\text{Q19}}{=} k(k+1)U_k^{(k)} = k(k+1)L_k.$$

On en déduit que :

$$\boxed{\text{pour tout } k \in \llbracket 0, n \rrbracket, L_k \text{ est un vecteur propre de } \phi_n \text{ associé à la valeur propre } k(k+1).}$$

**Q21** •  $\phi_n$  est un endomorphisme de  $\mathbb{R}_n[X]$  (de dimension  $n+1$ ) qui admet  $n+1$  valeurs propres distinctes, donc tous les espaces propres de  $\phi_n$  sont de dimension 1.

De plus, pour tout  $k \in \llbracket 0, n \rrbracket$ ,  $L_k \in E_{k(k+1)}(\phi_n)$  donc  $\text{Vect}(L_k) \subset E_{k(k+1)}(\phi_n)$  et par égalité des dimensions,  $E_{k(k+1)}(\phi_n) = \text{Vect}(L_k)$ .

On a donc  $\boxed{\text{Sp}(\phi_n) = \{k(k+1), k \in \llbracket 0, n \rrbracket\}}$  et, pour tout  $k \in \llbracket 0, n \rrbracket$ ,  $E_{k(k+1)}(\phi_n) = \text{Vect}(L_k)$ .

• Pour tout  $k \in \mathbb{N}$ , pour tout  $P \in \text{Vect}(L_k) = E_{k(k+1)}(\phi_k)$ , on a :

$$\phi(P) = \phi_k(P) = k(k+1)P.$$

C'est en particulier vrai pour  $P = L_k$  qui est non nul.

On en déduit que  $\{k(k+1), k \in \mathbb{N}\} \subset \text{Sp}(\phi)$  et, pour tout  $k \in \mathbb{N}$ ,  $\text{Vect}(L_k) \subset E_{k(k+1)}(\phi)$ .

• Réciproquement, soit  $\lambda$  une valeur propre de  $\phi$  et  $P \neq 0$  un vecteur propre associé à  $\lambda$ .

Soit  $n = \deg(P)$ . Alors

$$\lambda P = \phi(P) = \phi_n(P),$$

donc  $P$  est un vecteur propre de  $\phi_n$  associé à la valeur propre (de  $\phi_n$ )  $\lambda$ .

Par suite,  $\lambda \in \text{Sp}(\phi_n)$  donc il existe  $k \in \llbracket 0, n \rrbracket$  tel que  $\lambda = k(k+1)$  et  $P \in E_{k(k+1)}(\phi_n) = \text{Vect}(L_k)$ .

On a donc  $\text{Sp}(\phi) \subset \{k(k+1), k \in \mathbb{N}\}$  et pour tout  $k \in \mathbb{N}$ ,  $E_{k(k+1)}(\phi) \subset \text{Vect}(L_k)$ .

• Par double inclusion, on en déduit :

$$\boxed{\text{Sp}(\phi) = \{k(k+1), k \in \mathbb{N}\} \quad \text{et} \quad \forall k \in \mathbb{N}, \quad E_{k(k+1)}(\phi) = \text{Vect}(L_k).}$$

**Q22.** • Pour tout  $P, Q \in \mathbb{R}[X]$ ,  $\langle P, Q \rangle = \int_{-1}^1 P(t)Q(t)dt$  existe car  $t \mapsto P(t)Q(t)$  est continue sur le segment  $[-1, 1]$ .

• Pour tout  $P, Q, R \in \mathbb{R}[X]$ , pour tout  $\lambda \in \mathbb{R}$ ,

$$\begin{aligned} \langle (\lambda P + Q), R \rangle &= \int_{-1}^1 (\lambda P + Q)(t)R(t)dt \\ &= \int_{-1}^1 \lambda P(t)R(t) + Q(t)R(t)dt \\ &= \lambda \int_{-1}^1 P(t)R(t)dt + \int_{-1}^1 Q(t)R(t)dt \quad (\text{par linéarité de l'intégrale}) \\ &= \lambda \langle P, R \rangle + \langle Q, R \rangle, \end{aligned}$$

donc  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  est linéaire à gauche.

• Pour tout  $P, Q \in \mathbb{R}[X]$ ,

$$\langle P, Q \rangle = \int_{-1}^1 P(t)Q(t)dt = \int_{-1}^1 Q(t)P(t)dt = \langle Q, P \rangle,$$

donc  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  est symétrique.

•  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  est symétrique et linéaire à gauche, donc bilinéaire.

• Pour tout  $P \in \mathbb{R}[X]$ ,

$$\langle P, P \rangle = \int_{-1}^1 (P(t))^2 dt \geq 0$$

par positivité de l'intégrale (on a bien  $-1 \leq 1$ ) donc  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  est positif.

• Soit  $P \in \mathbb{R}[X]$  tel que  $\langle P, P \rangle = 0$ .

Comme  $t \mapsto P(t)^2$  est continue et positive sur  $[-1, 1]$  et  $-1 \neq 1$ ,

$$\langle P, P \rangle = 0 \Leftrightarrow \int_{-1}^1 (P(t))^2 dt = 0 \Leftrightarrow \forall t \in [-1, 1], P(t) = 0.$$

Par suite,  $P$  a une infinité de racines donc  $P$  est nul.

$\langle \cdot, \cdot \rangle$  est donc défini.

On peut donc conclure :

$$\boxed{\langle \cdot, \cdot \rangle \text{ est un produit scalaire sur } \mathbb{R}[X].}$$

**Q23.** Pour tout  $(P, Q) \in \mathbb{R}[X]^2$ ,

$$\langle \phi(P), Q \rangle = \int_{-1}^1 ((t^2 - 1)P''(t) + 2tP'(t))Q(t)dt.$$

Posons  $u'(t) = (t^2 - 1)P''(t) + 2tP'(t)$ ,  $u(t) = (t^2 - 1)P'(t)$ ,  $v(t) = Q(t)$ ,  $v'(t) = Q'(t)$ .

Comme  $u$  et  $v$  sont de classe  $\mathcal{C}^1$  sur  $[-1, 1]$ , on peut intégrer par parties et on a :

$$\begin{aligned} \langle \phi(P), Q \rangle &= \int_{-1}^1 ((t^2 - 1)P''(t) + 2tP'(t))Q(t)dt \\ &= \underbrace{[(t^2 - 1)P'(t)Q(t)]_{-1}^1}_{=0} - \int_{-1}^1 (t^2 - 1)P'(t)Q'(t)dt = - \int_{-1}^1 (t^2 - 1)P'(t)Q'(t)dt. \end{aligned}$$

Cette dernière écriture étant symétrique en  $P$  et  $Q$ , on obtient :

$$\forall (P, Q) \in \mathbb{R}[X]^2, \langle \phi(P), Q \rangle = \langle \phi(Q), P \rangle \underset{\text{par symétrie de } \langle \cdot, \cdot \rangle}{=} \langle P, \phi(Q) \rangle.$$

**Q24.** Soit  $k$  et  $n$  deux entiers naturels distincts. On a :

$$\begin{aligned} k(k+1)\langle L_k, L_n \rangle &= \langle k(k+1)L_k, L_n \rangle \quad (\text{linéarité à gauche}) \\ &= \langle \phi(L_k), L_n \rangle \quad (\text{car } L_k \in E_{k(k+1)}(\phi)) \\ &= \langle L_k, \phi(L_n) \rangle \quad (\text{d'après la question précédente}) \\ &= \langle L_k, n(n+1)L_n \rangle \quad (\text{car } L_n \in E_{n(n+1)}(\phi)) \\ &= n(n+1)\langle L_k, L_n \rangle \quad (\text{linéarité à droite}), \end{aligned}$$

donc  $(k(k+1) - n(n+1))\langle L_k, L_n \rangle = 0$ , donc  $\langle L_k, L_n \rangle = 0$ , car, comme  $(k(k+1))_{k \in \mathbb{N}^*}$  est une suite strictement croissante (cf. question **Q16**),  $k(k+1) \neq n(n+1)$ .

$$\boxed{\text{La famille } (L_n)_{n \in \mathbb{N}} \text{ est donc bien orthogonale pour le produit scalaire } \langle \cdot, \cdot \rangle.}$$

**Q25.** Soit  $n \in \mathbb{N}^*$ .

Comme  $(L_0, \dots, L_{n-1})$  est une base de  $\mathbb{R}_{n-1}[X]$  (cf. question **Q13**), pour tout  $P \in \mathbb{R}_{n-1}[X]$ , il existe  $n$  réels  $a_0, \dots, a_{n-1}$

tels que  $P = \sum_{i=0}^{n-1} a_i L_i$ . Par suite :

$$\begin{aligned} \langle P, L_n \rangle &= \left\langle \sum_{i=0}^{n-1} a_i L_i, L_n \right\rangle \\ &= \sum_{i=0}^{n-1} a_i \langle L_i, L_n \rangle \quad (\text{linéarité à gauche}) \\ &= \sum_{i=0}^{n-1} 0 \quad (\text{car, pour tout } i \in \llbracket 0, n-1 \rrbracket, i \neq n \text{ et d'après la question } \mathbf{Q24}) \\ &= 0. \end{aligned}$$

$$\boxed{\forall n \in \mathbb{N}^*, \forall P \in \mathbb{R}_{n-1}[X], \langle P, L_n \rangle = 0.}$$

**Q26.** • Soit  $k$  et  $n$  deux entiers naturels distincts. On a :

$$\langle Q_k, Q_n \rangle = \sqrt{\frac{2k+1}{2}} \sqrt{\frac{2n+1}{2}} \langle L_k, L_n \rangle = 0,$$

donc la famille  $(Q_n)_{n \in \mathbb{N}}$  est orthogonale pour le produit scalaire  $\langle \cdot, \cdot \rangle$ .

• De plus, pour tout  $n \in \mathbb{N}$ ,

$$\|Q_n\|_{\text{homogénéité}} = \sqrt{\frac{2n+1}{2}} \|L_n\| = \sqrt{\frac{2n+1}{2}} \sqrt{\frac{2}{2n+1}} = 1,$$

donc :

$$\boxed{(Q_n)_{n \in \mathbb{N}} \text{ est une famille orthonormale pour le produit scalaire } \langle \cdot, \cdot \rangle.}$$

**Q27.** Soit  $n \in \mathbb{N}$ .

•  $\mathbb{R}_n[X]$  est un sous-espace vectoriel de dimension finie de  $\mathbb{R}[X]$ .

Donc, d'après la caractérisation par la distance du projeté orthogonal sur un sous-espace vectoriel de dimension finie, il existe un unique polynôme  $T_n \in \mathbb{R}_n[X]$  tel que :  $d(P, \mathbb{R}_n[X]) = \|P - T_n\|$  et  $T_n$  est le projeté orthogonal de  $P$  sur  $\mathbb{R}_n[X]$ .

• D'après le théorème de Pythagore, comme  $T_n \in \mathbb{R}_n[X]$  et  $P - T_n \in (\mathbb{R}_n[X])^\perp$ , on a :

$$\|P\|^2 = \|T_n\|^2 + \|P - T_n\|^2,$$

donc

$$\begin{aligned} d(P, \mathbb{R}_n[X])^2 &= \|P - T_n\|^2 = \|P\|^2 - \|T_n\|^2 \\ &= \|P\|^2 - \left\| \sum_{k=0}^n \langle P, Q_k \rangle Q_k \right\|^2 \quad (\text{caractérisation du projeté orthogonal dans une base orthonormée}) \\ &= \|P\|^2 - \sum_{k=0}^n \langle P, Q_k \rangle^2 \quad (\text{car } (Q_k) \text{ est une famille orthonormale}) \\ &= \|P\|^2 - \sum_{k=0}^n (c_k(P))^2, \quad \text{où } c_k(P) = \langle P, Q_k \rangle. \end{aligned}$$

$$d(P, \mathbb{R}_n[X])^2 = \|P\|^2 - \sum_{k=0}^n (c_k(P))^2.$$

**Q28.** On a pour tout  $n \in \mathbb{N}$ ,  $\sum_{k=0}^n (c_k(P))^2 = \|P\|^2 - d(P, \mathbb{R}_n[X])^2 \leq \|P\|^2$ .

Ainsi, la série  $\sum_{k=0}^{\infty} (c_k(P))^2$  est une série à termes positifs donc la suite des sommes partielles est majorée. On en déduit que :

$$\text{la série } \sum_{k=0}^{\infty} (c_k(P))^2 \text{ converge.}$$

Et par passage à la limite dans l'inégalité ci-dessus, on a de plus :

$$\sum_{k=0}^{+\infty} (c_k(P))^2 \leq \|P\|^2.$$

### EXERCICE 3 : Loi forte des grands nombres (CCINP PSI 2018)

**Q29.** La fonction exponentielle est convexe sur  $\mathbb{R}$  car elle est deux fois dérivable sur  $\mathbb{R}$  et sa dérivée seconde est positive.

Soit  $x \in [-1, 1]$ . Posons  $u = -t$ ,  $v = t$  et  $\lambda = \frac{1-x}{2}$ . On a bien  $\lambda \in [0, 1]$  (puisque  $x \in [-1, 1]$ ). On a alors :

$$\exp(\lambda u + (1-\lambda)v) = \exp\left(\frac{1-x}{2}(-t) + \left(1 - \frac{1-x}{2}\right)t\right) = \exp\left(\frac{-t + tx + 2t - t + tx}{2}\right) = \exp(tx)$$

et

$$\lambda \exp(u) + (1-\lambda) \exp(v) = \frac{1-x}{2} \exp(-t) + \left(1 - \frac{1-x}{2}\right) \exp(t) = \frac{1-x}{2} \exp(-t) + \frac{1+x}{2} \exp(t).$$

Par l'inégalité de convexité, on en déduit que :

$$e^{tx} \leq \frac{1-x}{2} e^{-t} + \frac{1+x}{2} e^t.$$

**Q30.** Comme la variable aléatoire  $X$  est à valeurs dans  $[-1, 1]$ , on a par la question précédente :

$$0 \leq e^{tX} \leq \frac{1-X}{2} e^{-t} + \frac{1+X}{2} e^t.$$

Comme  $X$  est d'espérance finie et les variables constantes également, on sait par linéarité que  $\frac{1-X}{2} e^{-t} + \frac{1+X}{2} e^t$  est d'espérance finie et :

$$E\left(\frac{1-X}{2} e^{-t} + \frac{1+X}{2} e^t\right) = \frac{1-E(X)}{2} e^{-t} + \frac{1+E(X)}{2} e^t = \frac{1}{2} e^{-t} + \frac{1}{2} e^t = \text{ch}(t).$$

car  $E(X) = 0$ .

Par comparaison par inégalité, on en déduit que :

$$\text{la variable aléatoire } e^{tX} \text{ est d'espérance finie}$$

et par croissance de l'espérance :

$$E(e^{tX}) \leq \text{ch}(t).$$

**Q31.** Soit  $k \in \mathbb{N}$ .  
Si  $k \geq 1$ , on a

$$(2k)! = k! \prod_{j=1}^k (k+j) \geq k! \prod_{j=1}^k 2 = 2^k k! > 0$$

et l'inégalité est aussi vraie pour  $k = 0$  ( $1 = 1$ ).

En en prenant l'inverse puis en multipliant par la quantité positive  $t^{2k}$ , on obtient :

$$\boxed{\frac{t^{2k}}{(2k)!} \leq \frac{1}{k!} \left(\frac{t^2}{2}\right)^k}$$

**Q32.** En utilisant les développements en série entière des fonctions  $\text{ch}$  et  $\exp$  (de rayons de convergence égaux à  $+\infty$ ), on obtient :

$$\text{ch}(t) = \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{t^{2k}}{(2k)!} \quad \text{et} \quad e^{\frac{t^2}{2}} = \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{\left(\frac{t^2}{2}\right)^k}{k!} = \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{t^{2k}}{2^k k!}$$

En sommant l'inégalité obtenue à la question **Q31**, on a donc :

$$\text{ch}(t) \leq e^{\frac{t^2}{2}}$$

et comme on a prouvé à la question **Q30** l'inégalité  $E(e^{tX}) \leq \text{ch}(t)$ , on en déduit que :

$$\boxed{E(e^{tX}) \leq e^{\frac{t^2}{2}}}$$

**Q33.** En appliquant l'inégalité de Markov à la variable aléatoire  $e^{tS_n}$  qui est positive, avec  $e^{tn\varepsilon} > 0$ , on obtient :

$$\boxed{P(e^{tnS_n} \geq e^{tn\varepsilon}) \leq \frac{E(e^{tnS_n})}{e^{tn\varepsilon}}}$$

**Q34.** Comme la fonction  $x \mapsto e^{tnx}$  est strictement croissante sur  $\mathbb{R}$  (car  $tn > 0$ ), les événements  $(e^{tnS_n} \geq e^{tn\varepsilon})$  et  $(S_n \geq \varepsilon)$  sont égaux.

Par la question précédente, on en déduit que :

$$P(S_n \geq \varepsilon) \leq \frac{E(e^{tnS_n})}{e^{tn\varepsilon}}$$

On a de plus :

$$e^{tnS_n} = e^{t(X_1 + \dots + X_n)} = e^{tX_1} \times \dots \times e^{tX_n}$$

Comme pour tout  $k \in \llbracket 1, n \rrbracket$ ,  $X_k \sim X$ , on a aussi  $e^{tX_k} \sim e^{tX}$  donc  $e^{tX_k}$  est d'espérance finie et  $E(e^{tX_k}) = E(e^{tX})$ . Les variables aléatoires  $X_1, \dots, X_n$  étant indépendantes, il en est de même pour les variables aléatoires  $e^{tX_1}, \dots, e^{tX_n}$ . On en déduit par propriété de l'espérance que :

$$E\left(\prod_{k=1}^n e^{tX_k}\right) = \prod_{k=1}^n E(e^{tX_k}) = \prod_{k=1}^n E(e^{tX}) = (E(e^{tX}))^n$$

Ainsi :

$$\boxed{P(S_n \geq \varepsilon) \leq \frac{(E(e^{tX}))^n}{e^{tn\varepsilon}}}$$

**Q35.** La fonction  $\varphi : t \mapsto -tn\varepsilon + n\frac{t^2}{2}$  est dérivable sur  $\mathbb{R}$  et on a pour tout  $t \in \mathbb{R}$  :

$$\varphi'(t) = -n\varepsilon + nt = n(-\varepsilon + t)$$

On a donc pour tout  $t \in ]-\infty, \varepsilon]$ ,  $\varphi'(t) \leq 0$  et pour tout  $t \in [\varepsilon, +\infty[$ ,  $\varphi'(t) \geq 0$ .

La fonction  $\varphi$  est donc décroissante sur  $] -\infty, \varepsilon]$  et croissante sur  $[\varepsilon, +\infty[$  donc elle atteint un minimum en  $\varepsilon$ , qui vaut

$$\varphi(\varepsilon) = -n\varepsilon^2 + n\frac{\varepsilon^2}{2} = -n\frac{\varepsilon^2}{2}$$

$$\boxed{\varphi : t \in \mathbb{R} \mapsto -tn\varepsilon + n\frac{t^2}{2} \text{ atteint un minimum en } \varepsilon, \text{ qui vaut } -n\frac{\varepsilon^2}{2}}$$

**Q36.** Par croissance de la fonction  $x \mapsto x^n$  sur  $[0, +\infty[$  et par les questions **Q34** et **Q32**, on a :

$$P(S_n \geq \varepsilon) \leq \frac{e^{-n\frac{\varepsilon^2}{2}}}{e^{tn\varepsilon}} = e^{\varphi(t)}$$



Ce résultat étant valable pour tout  $t > 0$ , en l'appliquant avec  $t = \varepsilon$  (choix optimal d'après la question précédente), on obtient :

$$P(S_n \geq \varepsilon) \leq e^{-n \frac{\varepsilon^2}{2}}.$$

On a de plus  $(|S_n| \geq \varepsilon) = (S_n \geq \varepsilon) \cup (-S_n \geq \varepsilon)$  et ces deux derniers événements sont incompatibles donc :

$$P(|S_n| \geq \varepsilon) = P(S_n \geq \varepsilon) + P(-S_n \geq \varepsilon).$$

Remarquons que :

$$-S_n = \frac{(-X_1) + \dots + (-X_n)}{n}.$$

De plus,  $-X$  est une variable aléatoire discrète à valeurs dans  $[-1, 1]$ , centrée (par linéarité de l'espérance  $E(-X) = -E(X) = 0$ ) et la suite  $(-X_i)_{i \in \mathbb{N}^*}$  est une suite de variables aléatoires discrètes indépendantes et de même loi que  $-X$ . En appliquant le résultat établi précédemment, on obtient que :

$$P(-S_n \geq \varepsilon) \leq e^{-n \frac{\varepsilon^2}{2}}.$$

Ainsi :

$$P(|S_n| \geq \varepsilon) \leq 2e^{-n \frac{\varepsilon^2}{2}}.$$

**Q37.** Soit  $\varepsilon > 0$ . Par croissance de la probabilité, comme  $(|S_n| > \varepsilon) \subset (|S_n| \geq \varepsilon)$ , on a :

$$0 \leq P(|S_n| > \varepsilon) \leq P(|S_n| \geq \varepsilon) \leq 2e^{-n \frac{\varepsilon^2}{2}}.$$

Le théorème de comparaison et la convergence de la série géométrique de raison  $e^{-\frac{\varepsilon^2}{2}} \in ]0, 1[$  assurent alors la convergence de la série de terme général  $P(|S_n| > \varepsilon)$ .

Pour tout  $\varepsilon > 0$ , la série de terme général  $P(|S_n| > \varepsilon)$  converge.

**Q38.** Par propriété de sous-additivité, on a pour tout  $n \in \mathbb{N}^*$  :

$$0 \leq P(B_n) \leq \sum_{m=n}^{+\infty} P(|S_m| > \varepsilon).$$

Comme la suite des restes d'une série convergente converge vers 0, on a  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \sum_{m=n}^{+\infty} P(|S_m| > \varepsilon) = 0$  d'où par le théorème de limite par encadrement :

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} P(B_n) = 0.$$

La suite  $(B_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$  étant décroissante au sens de l'inclusion, on a par la propriété de continuité décroissante :

$$P\left(\bigcap_{n \in \mathbb{N}^*} B_n\right) = \lim_{n \rightarrow +\infty} P(B_n) = 0.$$

**Q39.** Soit  $\omega \in \Omega$ .

Par définition,  $\lim_{n \rightarrow +\infty} S_n(\omega) = 0$  lorsque pour tout  $\varepsilon > 0$ , il existe  $n \in \mathbb{N}^*$  tel que pour tout entier  $m \geq n$ ,  $|S_m(\omega) - 0| \leq \varepsilon$  (i).

Ceci est encore équivalent à l'assertion :

pour tout  $k \in \mathbb{N}^*$ , il existe  $n \in \mathbb{N}^*$  tel que pour tout entier  $m \geq n$ ,  $|S_m(\omega) - 0| \leq \frac{1}{k}$  (ii).

En effet, pour montrer (i) implique (ii), il suffit d'appliquer le résultat avec  $\varepsilon = \frac{1}{k}$  et pour montrer (ii) implique (i), il suffit de constater qu'il existe un entier  $k$  tel que  $\frac{1}{k} \leq \varepsilon$  (prendre  $k = \lfloor \frac{1}{\varepsilon} \rfloor + 1$ ).

Par les opérations sur les ensembles, on en déduit que :

$$A = \bigcap_{k \in \mathbb{N}^*} \Omega_k.$$

**Q40.** Posons pour plus de clarté  $B_n(\varepsilon) = B_n$ . On peut écrire pour tout  $k \in \mathbb{N}^*$  :

$$\Omega_k = \left\{ \omega \in \Omega; \exists n \in \mathbb{N}^*, \forall m \geq n: |S_m(\omega)| \leq \frac{1}{k} \right\} = \bigcup_{n=1}^{\infty} \bigcap_{m=n}^{\infty} \left\{ \omega \in \Omega; |S_m(\omega)| \leq \frac{1}{k} \right\} = \bigcup_{n=1}^{\infty} \overline{B_n(1/k)}$$

donc par passage à l'événement contraire :

$$P(\overline{\Omega_k}) = P\left(\bigcap_{n=1}^{+\infty} B_n(1/k)\right) = 0$$

par la question **Q38**, et donc :

$$P(\Omega_k) = 1.$$

Enfin, pour tout  $k \in \mathbb{N}^*$ ,  $\left(|S_m| \leq \frac{1}{k}\right) \supset \left(|S_m| \leq \frac{1}{k+1}\right)$ , ce qui entraîne que la suite d'événements  $(\Omega_k)_{k \geq 1}$  est décroissante donc par propriété de continuité décroissante :

$$P(A) = P\left(\bigcap_{k \in \mathbb{N}^*} \Omega_k\right) = \lim_{k \rightarrow +\infty} P(\Omega_k) = 1.$$

$$\boxed{P(A) = 1.}$$

Autrement dit,  $(S_n)_n$  converge presque sûrement vers 0.

Ce résultat est un cas particulier de la *loi forte des grands nombres*.