

## Feuille de révisions n°6

### Exercice 1 (\*\*)

Soit  $E$  préhilbertien réel. Pour  $(u_1, \dots, u_n) \in E^n$ , on note  $G(u_1, \dots, u_n)$  la matrice de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  définie par  $G(u_1, \dots, u_n) = (\langle u_i, u_j \rangle)_{1 \leq i, j \leq n}$ . Soit  $(x_1, \dots, x_n) \in E^n$  libre et  $F = \text{Vect}(x_1, \dots, x_n)$ .

Établir 
$$\forall x \in E \quad d(x, F)^2 = \frac{\det G(x, x_1, \dots, x_n)}{\det G(x_1, \dots, x_n)}$$

**Corrigé :** Soit  $x \in E$ . On décompose  $x = a + b$  avec  $(a, b) \in F \times F^\perp$ . D'après le théorème de Pythagore, on a  $\langle x, x \rangle = \langle a, a \rangle + \langle b, b \rangle$  puis  $\langle x, x_i \rangle = \langle x_i, a \rangle$  pour tout  $i \in \llbracket 1; n \rrbracket$ . Avec

$$G(x, x_1, \dots, x_n) = \begin{pmatrix} \langle x, x \rangle & \langle x, x_1 \rangle & \dots & \langle x, x_n \rangle \\ \langle x_1, x \rangle & \langle x_1, x_1 \rangle & \dots & \langle x_1, x_n \rangle \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \langle x_n, x \rangle & \langle x_n, x_1 \rangle & \dots & \langle x_n, x_n \rangle \end{pmatrix}$$

et notant  $a = \sum_{i=1}^n a_i x_i$  avec les  $a_i$  réels, il vient

$$\det G(x, x_1, \dots, x_n) = \begin{vmatrix} \|b\|^2 + \sum_{i=1}^n a_i \langle a, x_i \rangle & \langle a, x_1 \rangle & \dots & \langle a, x_n \rangle \\ \sum_{i=1}^n a_i \langle x_1, x_i \rangle & \langle x_1, x_1 \rangle & \dots & \langle x_1, x_n \rangle \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \sum_{i=1}^n a_i \langle x_n, x_i \rangle & \langle x_n, x_1 \rangle & \dots & \langle x_n, x_n \rangle \end{vmatrix}$$

et avec l'opération  $C_1 \leftarrow C_1 - \sum_{i=1}^n a_i C_{i+1}$ , on obtient

$$\det G(x, x_1, \dots, x_n) = \|b\|^2 \det G(x_1, \dots, x_n) = d(x, F)^2 \det G(x_1, \dots, x_n)$$

On conclut

$$\forall x \in E \quad d(x, F)^2 = \frac{\det G(x, x_1, \dots, x_n)}{\det G(x_1, \dots, x_n)}$$

### Exercice 2 (\*\*\*)

Soit  $E = \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$  muni de sa structure euclidienne canonique puis soient  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ ,  $B$  et  $X_0$  dans  $E$ . Pour  $u \in \mathcal{C}^0([0; 1], \mathbb{R})$ , on considère le problème de Cauchy

$$(S) : \begin{cases} X' = AX + Bu(t) \\ X(0) = X_0 \end{cases}$$

Pour  $X$  la solution de ce problème de Cauchy, on note  $\Phi(u) = X(1)$ . On dit que le système (S) régi par le problème de Cauchy est *contrôlable* si l'application  $\Phi : \mathcal{C}^0([0; 1], \mathbb{R}) \rightarrow E$  est surjective. On pose

$$\forall u \in \mathcal{C}^0([0; 1], \mathbb{R}) \quad \Psi(u) = \int_0^1 e^{-As} Bu(s) ds$$

et le gramien

$$G = \int_0^1 e^{-As} B B^T e^{-A^T s} ds$$

1. Pour  $u \in \mathcal{C}^0([0; 1], \mathbb{R})$ , déterminer une expression de  $\Phi(u)$ .

2. Montrer  $\Phi$  surjective  $\iff \Psi$  surjective

3. On suppose le gramien  $G$  inversible et pour  $X \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$ , on pose

$$\forall s \in [0; 1] \quad u(s) = B^T e^{A^T s} X$$

(a) Déterminer  $\Psi(u)$ .

(b) En déduire que le système (S) est contrôlable.

4. On suppose le gramien  $G$  non inversible.

(a) Justifier qu'il existe  $X \in E \setminus \{0\}$  tel que  $X^T G X = 0$ .

(b) En déduire  $\forall s \in [0; 1] \quad \langle e^{-As} B, X \rangle = 0$

(c) Montrer

$$\forall u \in \mathcal{C}^0([0; 1], \mathbb{R}) \quad \langle \Psi(u), X \rangle = \int_0^1 \langle e^{-As} B, X \rangle u(s) ds$$

(d) En déduire que le système (S) n'est pas contrôlable.

5. Conclure le système (S) est contrôlable  $\iff G \in GL_n(\mathbb{R})$

1. Par variation de la constante, on trouve

$$\forall u \in \mathcal{C}^0([0; 1], \mathbb{R}) \quad \Phi(u) = e^A \left( X_0 + \int_0^1 e^{-As} B u(s) ds \right)$$

2. On pose  $\forall X \in E \quad \Lambda(X) = e^A (X_0 + X)$

L'application  $\Lambda$  est une permutation de  $E$  puisque pour  $(X, Y) \in E^2$ , on a

$$\Lambda(X) = Y \iff X = e^{-A} Y - X_0$$

et comme on a  $\Phi = \Lambda \circ \Psi$ , on conclut

$$\Phi \text{ surjective} \iff \Psi \text{ surjective}$$

3.(a) Il vient  $\Psi(u) = \int_0^1 e^{-As} B B^T e^{A^T s} X ds$

Autrement dit

$$\Psi(u) = G X$$

3.(b) L'application  $X \mapsto G X$  réalise une permutation de  $E$  dans  $E$  car  $G$  est inversible et est donc en particulier surjective. Il s'ensuit que  $\Psi$  est surjective et on conclut

$$\text{Le système (S) est contrôlable.}$$

4.(a) Comme le gramien est non inversible, on dispose de  $X \in E \setminus \{0\}$  tel que  $G X = 0$  et par conséquent

$$\exists X \in E \setminus \{0\} \mid X^T G X = 0$$

4.(b) Il vient

$$X^T G X = X^T \int_0^1 e^{-As} B B^T e^{-A^T s} ds X = \int_0^1 X^T e^{-As} B B^T e^{-A^T s} X ds = \int_0^1 \|B^T e^{-A^T s} X\|^2 ds = 0$$

La fonction  $s \mapsto \|B^T e^{-A^T s} X\|^2$  est continue, positive sur  $[0; 1]$  et par séparation de l'intégrale, il vient

$$\boxed{\forall s \in [0; 1] \langle e^{-As} B, X \rangle = 0}$$

4.(c) Soit  $u \in \mathcal{C}^0([0; 1], \mathbb{R})$ . Il vient par linéarité de l'intégrale et de l'application  $v \mapsto \langle v, X \rangle$

$$\langle \Psi(u), X \rangle = \left\langle \int_0^1 e^{-As} B u(s) ds, X \right\rangle = \int_0^1 \langle e^{-As} B u(s), X \rangle ds$$

Ainsi

$$\boxed{\forall u \in \mathcal{C}^0([0; 1], \mathbb{R}) \quad \langle \Psi(u), X \rangle = \int_0^1 \langle e^{-As} B, X \rangle u(s) ds}$$

4.(d) On déduit des résultats des deux questions précédentes que

$$\forall u \in \mathcal{C}^0([0; 1], \mathbb{R}) \quad \langle \Psi(u), X \rangle = 0$$

Ainsi

$$\text{Im } \Psi \subset \text{Vect}(X)^\perp$$

L'espace  $\text{Vect}(X)^\perp$  est un hyperplan de  $E$  ce qui contredit  $\Psi$  surjective et on conclut

$$\boxed{\text{Le système (S) n'est pas contrôlable.}}$$

5. D'après le résultat de la question 3 et la contraposée de l'implication établie à la question 4, on conclut

$$\boxed{\text{Le système (S) est contrôlable} \iff G \in \text{GL}_n(\mathbb{R})}$$

### Exercice 3 (\*\*\*)

Soit  $n$  entier non nul et  $E = \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  muni du produit scalaire canonique  $(A, B) \mapsto \text{Tr}(A^T B)$  et de la norme euclidienne associée. On pose  $f : E \rightarrow \mathbb{R}^n$  définie par

$$\forall M \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R}) \quad f(M) = (\text{Tr}(M) \quad \text{Tr}(M^2) \quad \dots \quad \text{Tr}(M^n))$$

1. (a) Établir  $\forall (A, B) \in E^2 \quad \|AB\| \leq \|A\| \|B\|$

(b) Montrer qu'il existe  $\alpha \geq 0$  tel que

$$\forall A \in E \quad |\text{Tr}(A)| \leq \alpha \|A\|$$

2. Montrer que  $f$  est différentiable et déterminer  $df(M)$  pour  $M \in E$ .

3. (a) Montrer  $\forall M \in E \quad \text{rg } df(M) = \text{deg } \pi_M$

(b) En déduire que l'ensemble des matrices de  $E$  dont le polynôme minimal est de degré  $n$  est un ouvert de  $E$ .

**Corrigé :** 1.(a) L'application  $(A, B) \mapsto \text{Tr}(A^T B) = \sum_{1 \leq i, j \leq n} a_{i,j} b_{i,j}$  est une forme bilinéaire symétrique définie positive sur  $E$ . Il en résulte que  $M \mapsto \sqrt{\text{Tr}(M^T M)}$  est une norme sur  $E$ . Soit  $(A, B) \in E^2$  et  $C = AB$ . On a  $\|C\|^2 = \sum_{1 \leq i, j \leq n} c_{i,j}^2$ . Par définition du produit matriciel et inégalité de Cauchy-Schwarz dans  $\mathbb{R}^n$ , il vient

$$\forall (i, j) \in \llbracket 1; n \rrbracket^2 \quad c_{i,j}^2 = \left( \sum_{k=1}^n a_{i,k} b_{k,j} \right)^2 \leq \left( \sum_{k=1}^n a_{i,k}^2 \right) \left( \sum_{k=1}^n b_{k,j}^2 \right)$$

Ainsi 
$$\|C\|^2 \leq \sum_{1 \leq i, j \leq n} \left[ \left( \sum_{k=1}^n a_{i,k}^2 \right) \left( \sum_{k=1}^n b_{k,j}^2 \right) \right] = \left( \sum_{1 \leq i, k \leq n} a_{i,k}^2 \right) \left( \sum_{1 \leq k, j \leq n} b_{k,j}^2 \right)$$

On conclut

$$\boxed{\text{L'application } M \mapsto \sqrt{\text{Tr}(M^T M)} \text{ est une norme sous-multiplicative sur } E.}$$

1.(b) Soit  $A \in E$ . D'après l'inégalité de Cauchy-Schwarz, il vient

$$|\text{Tr}(A)| = |\langle I_n, A \rangle| \leq \|I_n\| \|A\|$$

Ainsi

$$\boxed{\forall A \in A \quad |\text{Tr}(A)| \leq \sqrt{n} \|A\|}$$

2. Notons  $\varphi_k : M \rightarrow \text{Tr}(M^k)$  pour  $k \in \llbracket 1; n \rrbracket$ . L'application  $\varphi_k$  est polynomiale en les coefficients de la matrice d'où  $\varphi_k \in \mathcal{C}^1(\mathcal{M}_n(\mathbb{R}), \mathbb{R})$ . Pour  $(M, H) \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})^2$ , on a

$$(M + H)^k = (M^k + M^{k-1}H + M^{k-2}HM + \dots + HM^{k-1} + R$$

avec  $R$  une somme de produits qui contient au moins deux occurrences de  $H$ . Avec les inégalités établies à la question 1, il en résulte que  $|\text{Tr}(R)| = o(\|H\|)$  et on en déduit

$$\varphi_k(M + H) = \text{Tr}(M^k + M^{k-1}H + M^{k-2}HM + \dots + HM^{k-1}) + o(H)$$

d'où

$$\forall (M, H) \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})^2 \quad d(\varphi_k)(M) \cdot H = k \text{Tr}(M^{k-1}H)$$

Par suite

$$\boxed{\forall (M, H) \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})^2 \quad df(M) \cdot H = (\text{Tr}(H) \quad 2 \text{Tr}(MH) \quad \dots \quad n \text{Tr}(M^{n-1}H)}$$

3.(a) Soit  $M \in E$ . On a

$$\begin{aligned} H \in \text{Ker } df(M) &\iff \forall k \in \llbracket 0; n-1 \rrbracket \quad \text{Tr}(M^k H) = 0 \\ &\iff \forall k \in \llbracket 0; n-1 \rrbracket \quad \langle (M^T)^k, H \rangle = 0 \end{aligned}$$

$$H \in \text{Ker } df(M) \iff H \in \text{Vect} \left( I_n, M^T, \dots, (M^T)^{n-1} \right)^\perp$$

On note  $d = \deg \pi_{M^T}$ . On a

$$\mathbb{R}[M^T] = \mathbb{R}_{d-1}[M^T] \subset \mathbb{R}_{n-1}[M^T] \subset \mathbb{R}[M^T]$$

ce qui prouve que les inclusions sont des égalités et  $(I_n, \dots, (M^T)^{d-1})$  est libre. Ainsi, on a

$$H \in \text{Ker } df(M) \iff H \in \mathbb{R}_{d-1}[M]^\perp$$

d'où  $\dim \text{Ker } df(M) = \dim \mathbb{R}_{d-1}[M]^\perp = \dim E - \dim \mathbb{R}_{d-1}[M] = \dim E - \deg \pi_{M^T}$

et d'après le théorème du rang  $\text{rg } df(M) = \deg \pi_{M^T}$

Enfin, on a  $\pi_M(M) = 0$  et en transposant cette égalité, on trouve  $\pi_M(M^T) = 0$  d'où  $\pi_{M^T}$  divise  $\pi_M$  et de même  $\pi_M$  divise  $\pi_{M^T}$  par symétrie des rôles entre  $M$  et  $M^T$ . Les polynômes minimaux  $\pi_M$  et  $\pi_{M^T}$  sont associés, unitaires d'où  $\pi_M = \pi_{M^T}$  et on conclut

$$\boxed{\forall M \in E \quad \text{rg } df(M) = \deg \pi_M}$$

3.(b) Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  telle que  $\deg \pi_A = n$ . D'après ce qui précède, on a  $\text{rg } df(A) = n$ . Notant  $\mathcal{B}_1, \mathcal{B}_2$  les bases canoniques de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  et  $\mathbb{R}^n$ , il existe une matrice de  $\text{GL}_n(\mathbb{R})$  extraite

de  $\text{mat}_{\mathcal{B}_1, \mathcal{B}_2} df(A)$ . Soit  $I$  la plage d'indices d'extraction des colonnes. On considère  $\Phi : M \rightarrow \det(\text{mat}_{\mathcal{B}_1, \mathcal{B}_2} df(M))_{(i,j) \in I \times \llbracket 1; n \rrbracket}$ . L'ensemble  $U = \Phi^{-1}(\mathbb{R}^*)$  est un ouvert comme image réciproque d'un ouvert par une application continue avec  $A \in U$  et tout élément de  $U$  est de rang supérieur ou égal à  $n$  et donc égal à  $n$ . On conclut

L'ensemble des matrices de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  dont le polynôme minimal est de degré  $n$  est un ouvert.

### Exercice 4 (\*\*\*\*)

Soit  $\sum a_n$  une série à termes positifs convergente. Établir

$$\sum_{n=1}^{+\infty} \sqrt[n]{a_1 a_2 \dots a_n} \leq e \sum_{n=1}^{+\infty} a_n$$

**Corrigé :** On rappelle l'inégalité arithmético-géométrique

$$\forall n \in \mathbb{N}^* \quad \forall (x_k)_{1 \leq k \leq n} \in \mathbb{R}_+^n \quad \sqrt[n]{\prod_{k=1}^n x_k} \leq \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n x_k$$

qui s'obtient, par exemple, avec l'inégalité de Jensen appliquée à la fonction concave  $\ln$ . On pose

$$\forall n \in \mathbb{N}^* \quad b_n = \frac{(n+1)^n}{n^{n-1}} = n \left(1 + \frac{1}{n}\right)^n$$

On a 
$$\prod_{k=1}^n b_k = (n+1)^n$$

et à nouveau par concavité de  $\ln$   $\forall n \in \mathbb{N}^* \quad b_n \leq ne$

En appliquant l'inégalité arithmético-géométrique à  $(a_k b_k)_{1 \leq k \leq n}$ , on obtient

$$\forall n \in \mathbb{N}^* \quad (n+1) \sqrt[n]{\prod_{k=1}^n a_k} = \sqrt[n]{\prod_{k=1}^n a_k b_k} \leq \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n a_k b_k$$

D'où pour  $N$  entier non nul

$$\sum_{n=1}^N \sqrt[n]{\prod_{k=1}^n a_k} \leq \sum_{n=1}^N \sum_{k=1}^n \frac{a_k b_k}{n(n+1)} = \sum_{1 \leq k \leq n \leq N} \frac{a_k b_k}{n(n+1)} = \sum_{k=1}^N a_k b_k \sum_{n=k}^N \frac{1}{n(n+1)}$$

On remarque 
$$\sum_{n=k}^N \frac{1}{n(n+1)} = \sum_{n=k}^N \left[ \frac{1}{n} - \frac{1}{n+1} \right] = \frac{1}{k} - \frac{1}{N+1} \leq \frac{1}{k}$$

d'où 
$$\sum_{n=1}^N \sqrt[n]{\prod_{k=1}^n a_k} \leq \sum_{k=1}^N \frac{a_k b_k}{k} \leq \sum_{k=1}^N e a_k$$

Faisant tendre  $N \rightarrow +\infty$ , on conclut

$$\sum_{n=1}^{+\infty} \sqrt[n]{a_1 a_2 \dots a_n} \leq e \sum_{n=1}^{+\infty} a_n$$

**Remarque :** Il s'agit de l'inégalité de *Carleman*.

### Exercice 5 (\*\*\*\*)

Soit  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  un espace probabilisé et  $(X_n)_{n \geq 1}$  une suite de variables aléatoires réelles discrètes indépendantes de même loi ayant un moment d'ordre 1 mais pas d'ordre 2. On se propose de démontrer que la loi faible des grands nombres a toujours lieu.

Pour  $k$  et  $n$  entiers non nuls, on pose

$$Y_{k,n} = X_k \mathbb{1}_{|X_k| \leq n} \quad S_n = \sum_{k=1}^n X_k \quad T_n = \sum_{k=1}^n Y_{k,n}$$

1. Montrer 
$$\frac{1}{n} (\mathbb{E}(T_n) - \mathbb{E}(S_n)) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

2. Établir 
$$\forall n \in \mathbb{N} \quad \mathbb{P}(S_n \neq T_n) \leq n \mathbb{P}(|X_1| > n)$$

3. Soit  $\varepsilon > 0$ . Montrer

$$\forall n \geq 1 \quad \mathbb{P} \left( \left| \frac{1}{n} (S_n - \mathbb{E}(T_n)) \right| \geq \varepsilon \right) \leq \frac{\mathbb{V}(T_n)}{(\varepsilon n)^2} + n \mathbb{P}(|X_1| > n)$$

4. Soit  $X$  variable aléatoire réelle discrète d'espérance finie. Montrer

$$\frac{1}{n} \mathbb{E}(X^2 \mathbb{1}_{|X| \leq n}) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

5. Démontrer la loi faible des grands nombres pour la suite  $(X_n)_{n \geq 1}$ .

**Corrigé :** L'ensemble  $X_1(\Omega)$  n'est pas fini sans quoi la variable  $X_1$  serait d'espérance finie. On note  $X_1(\Omega) = \{x_k, k \in \mathbb{N}\}$  avec les  $x_k$  deux à deux distincts et on remarque pour la suite que pour tout  $A \in \mathcal{A}$ , on a  $|X_1 \mathbb{1}_A| \leq |X_1|$  d'espérance finie par comparaison.

1. Soit  $n$  entier non nul. Par linéarité de l'espérance et égalité en loi, on a

$$\frac{1}{n} (\mathbb{E}(T_n) - \mathbb{E}(S_n)) = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \mathbb{E}(Y_{k,n} - X_k) = -\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \mathbb{E}(X_k \mathbb{1}_{X_k > n}) = -\mathbb{E}(X_1 \mathbb{1}_{|X_1| > n})$$

Par transfert, il vient 
$$\frac{1}{n} (\mathbb{E}(T_n) - \mathbb{E}(S_n)) = -\sum_{k=0}^{+\infty} x_k \mathbb{1}_{|x_k| > n} \mathbb{P}(X_1 = x_k)$$

On pose 
$$\forall (k, n) \in \mathbb{N}^2 \quad u_k(n) = x_k \mathbb{1}_{|x_k| > n} \mathbb{P}(X_1 = x_k)$$

On a 
$$\forall k \in \mathbb{N} \quad \|u_k\|_\infty \leq |x_k| \mathbb{P}(X_1 = x_k)$$

ce qui prouve la convergence normale donc uniforme de la série de fonctions  $\sum u_k$ . Puis, on a  $u_k(n) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$  pour  $k$  entier et par double limite, il vient

$$\sum_{k=0}^{+\infty} u_k(n) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

Et on conclut

$$\boxed{\frac{1}{n} (\mathbb{E}(T_n) - \mathbb{E}(S_n)) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0}$$

2. Soit  $n$  entier. On a 
$$\{S_n \neq T_n\} \subset \bigcup_{k=1}^n \{Y_{k,n} \neq X_k\} = \bigcup_{k=1}^n \{|X_k| > n\}$$

D'après l'inégalité de Boole, il vient

$$\boxed{\forall n \in \mathbb{N} \quad \mathbb{P}(S_n \neq T_n) \leq n\mathbb{P}(|X_1| > n)}$$

3. Soit  $\varepsilon > 0$ ,  $n$  entier non nul et

$$A_{n,\varepsilon} = \left\{ \left| \frac{1}{n} (S_n - \mathbb{E}(T_n)) \right| \geq \varepsilon \right\}$$

La famille  $(\{S_n = T_n\}, \{S_n \neq T_n\})$  constituant un système complet d'événements, on trouve

$$\mathbb{P} \left( \left| \frac{1}{n} (S_n - \mathbb{E}(T_n)) \right| \geq \varepsilon \right) \leq \mathbb{P}(A_{n,\varepsilon} \cap \{S_n = T_n\}) + \mathbb{P}(A_{n,\varepsilon} \cap \{S_n \neq T_n\})$$

Observant 
$$A_{n,\varepsilon} \cap \{S_n = T_n\} \subset \left\{ \left| \frac{1}{n} (T_n - \mathbb{E}(T_n)) \right| \geq \varepsilon \right\}$$

il s'ensuit

$$\mathbb{P} \left( \left| \frac{1}{n} (S_n - \mathbb{E}(T_n)) \right| \geq \varepsilon \right) \leq \mathbb{P} \left( \left| \frac{1}{n} (T_n - \mathbb{E}(T_n)) \right| \geq \varepsilon \right) + \mathbb{P}(S_n \neq T_n)$$

La variable aléatoire  $T_n$  est bornée comme somme finie de telles variables et admet donc un moment d'ordre 2. Ainsi, d'après l'inégalité de Bienaymé-Tchebychev, on a

$$\mathbb{P} \left( \left| \frac{1}{n} (T_n - \mathbb{E}(T_n)) \right| \geq \varepsilon \right) \leq \frac{\mathbb{V}(T_n)}{(\varepsilon n)^2}$$

et combinée avec l'inégalité établie dans question précédente, on conclut

$$\boxed{\forall n \geq 1 \quad \mathbb{P} \left( \left| \frac{1}{n} (S_n - \mathbb{E}(T_n)) \right| \geq \varepsilon \right) \leq \frac{\mathbb{V}(T_n)}{(\varepsilon n)^2} + n\mathbb{P}(|X_1| > n)}$$

4. Soit  $n$  entier non nul. Par transfert, il vient

$$\frac{1}{n} \mathbb{E}(X^2 \mathbf{1}_{|X| \leq n}) = \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{|x_k| \mathbf{1}_{|x_k| \leq n}}{n} |x_k| \mathbb{P}(X = x_k)$$

On pose 
$$\forall (k, n) \in \mathbb{N}^* \times \mathbb{N} \quad v_k(n) = \frac{|x_k| \mathbf{1}_{|x_k| \leq n}}{n} |x_k| \mathbb{P}(X = x_k)$$

On a 
$$\forall k \in \mathbb{N} \quad \|v_k\|_\infty \leq |x_k| \mathbb{P}(X = x_k)$$

ce qui prouve la convergence normale donc uniforme de la série de fonctions  $\sum v_k$ . Puis, on a  $v_k(n) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} 0$  pour  $k$  entier et par double limite, il vient

$$\sum_{k=0}^{+\infty} v_k(n) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} 0$$

Ainsi 
$$\boxed{\frac{1}{n} \mathbb{E}(X^2 \mathbf{1}_{|X| \leq n}) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} 0}$$

5. Soit  $n$  entier non nul. Par indépendance des  $Y_{k,n}$  puis relation de König-Huygens, il vient

$$\mathbb{V}(T_n) = \mathbb{V} \left( \sum_{k=1}^n Y_{k,n} \right) = \sum_{k=1}^n \mathbb{V}(Y_{k,n}) \leq \sum_{k=1}^n \mathbb{E}(Y_{k,n}^2) = n\mathbb{E}(X_1^2 \mathbf{1}_{|X_1| \leq n})$$

Ainsi, pour  $\varepsilon > 0$ , on a

$$\mathbb{P} \left( \left| \frac{1}{n} (S_n - \mathbb{E}(T_n)) \right| \geq \varepsilon \right) \leq \frac{\mathbb{E}(X_1^2 \mathbf{1}_{|X_1| \leq n})}{n\varepsilon^2} + n\mathbb{P}(|X_1| > n)$$

En observant 
$$n\mathbf{1}_{|X_1| > n} \leq |X_1| \mathbf{1}_{|X_1| > n}$$

il vient

$$n\mathbb{P}(|X_1| > n) \leq \mathbb{E}(|X_1| \mathbf{1}_{|X_1| > n})$$

Avec les notations de la première question, on a par double limite

$$\sum_{k=0}^{+\infty} |u_k(n)| \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} 0$$

d'où

$$\mathbb{E}(|X_1| \mathbf{1}_{|X_1| > n}) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} 0$$

Il en résulte

$$\forall \varepsilon > 0 \quad \mathbb{P}\left(\left|\frac{1}{n}(S_n - \mathbb{E}(T_n))\right| \geq \varepsilon\right) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} 0$$

Enfin, on a par inégalité triangulaire

$$\left|\frac{1}{n}(S_n - \mathbb{E}(S_n))\right| \leq \left|\frac{1}{n}(S_n - \mathbb{E}(T_n))\right| + \left|\frac{1}{n}(\mathbb{E}(T_n) - \mathbb{E}(S_n))\right|$$

d'où, pour  $\varepsilon > 0$

$$\left\{\left|\frac{1}{n}(S_n - \mathbb{E}(S_n))\right| \geq \varepsilon\right\} \subset \left\{\left|\frac{1}{n}(S_n - \mathbb{E}(T_n))\right| \geq \frac{\varepsilon}{2}\right\} \cup \left\{\left|\frac{1}{n}(\mathbb{E}(T_n) - \mathbb{E}(S_n))\right| \geq \frac{\varepsilon}{2}\right\}$$

On obtient

$$\mathbb{P}\left(\left|\frac{1}{n}(S_n - \mathbb{E}(S_n))\right| \geq \varepsilon\right) \leq \mathbb{P}\left(\left|\frac{1}{n}(S_n - \mathbb{E}(T_n))\right| \geq \frac{\varepsilon}{2}\right) + \mathbb{P}\left(\left|\frac{1}{n}(\mathbb{E}(T_n) - \mathbb{E}(S_n))\right| \geq \frac{\varepsilon}{2}\right)$$

On conclut

$$\boxed{\forall \varepsilon > 0 \quad \mathbb{P}\left(\left|\frac{1}{n}(S_n - \mathbb{E}(S_n))\right| \geq \varepsilon\right) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} 0}$$