

Correction proposée par El Amdaoui  
École Royale de l'Air-Marrakech.Maroc

## Problème 1

### Partie I: Théorème de Weierstrass

1. (a) On fait appel à la formule du binôme de Newton, on obtient

$$\sum_{k=0}^n B_{n,k} = \sum_{k=0}^n C_n^k X^k (1-X)^{n-k} = 1$$

- (b) Il est clair que pour tout  $x \in [0, 1]$ ,  $B_{n,k}(x) = C_n^k x^k (1-x)^{n-k} \geq 0$ . D'autre part, d'après la question précédente,  $B_{n,k}(x) \leq \sum_{k=0}^n B_{n,k}(x) = 1$

2. • On utilise la formule  $kC_n^k = nC_{n-1}^{k-1}$  pour tout  $k \in \llbracket 1, n \rrbracket$ , alors

$$\begin{aligned} \sum_{k=0}^n kB_{n,k} &= \sum_{k=1}^n kB_{n,k} = \sum_{k=1}^n kC_n^k X^k (1-X)^{n-k} \\ &= \sum_{k=1}^n nC_{n-1}^{k-1} X^k (1-X)^{n-k} \\ &= \sum_{k=0}^{n-1} nC_{n-1}^k X^{k+1} (1-X)^{n-1-k} \\ &= nX (X + (1-X))^{n-1} = nX \end{aligned}$$

- Pour  $n = 1$ , on a bien  $\sum_{k=0}^n k(k-1)B_{n,k} = 0$ . Si  $n \geq 2$ , on utilise la formule  $k(-1)C_n^k = n(n-1)C_{n-2}^{k-2}$  pour tout  $k \in \llbracket 2, n \rrbracket$ , alors

$$\begin{aligned} \sum_{k=0}^n k(k-1)B_{n,k} &= \sum_{k=2}^n k(k-1)B_{n,k} = \sum_{k=2}^n k(k-1)C_n^k X^k (1-X)^{n-k} \\ &= \sum_{k=2}^n n(n-1)C_{n-2}^{k-2} X^k (1-X)^{n-k} \\ &= \sum_{k=0}^{n-2} n(n-1)C_{n-2}^k X^{k+2} (1-X)^{n-2-k} \\ &= n(n-1)X^2 (X + (1-X))^{n-2} = n(n-1)X^2 \end{aligned}$$

Donc

$$\sum_{k=0}^n k(k-1)B_{n,k} = n(n-1)X^2$$

Cette égalité est valable aussi pour  $n = 1$

- Le polynôme  $\sum_{k=0}^n k^2 B_{n,k}$  est la somme de deux précédents

$$\sum_{k=0}^n k^2 B_{n,k} = n(n-1)X^2 + nX$$

3. (a) Soit  $n \in \mathbb{N}^*$  et  $k \in \llbracket 0, n \rrbracket$ . On distingue trois cas

- Si  $k = 0$ , on a  $B_{n,0} = (1-X)^n$ , donc  $B'_{n,0} = -n(1-X)^{n-1} = -nB_{n-1,0}$

- Si  $k = n$ , on a  $B_{n,n} = X^n$ , donc  $B'_{n,n} = nX^{n-1} = nB_{n-1,n-1}$
- Si  $k \neq 0$  et  $k \neq n$ , on a

$$\begin{aligned} B'_{n,k} &= kC_n^k X^{k-1}(1-X)^{n-k} - (n-k)C_n^k X^k(1-X)^{n-k-1} \\ &= nC_{n-1}^{k-1} X^{k-1}(1-X)^{n-k} - nC_{n-1}^k X^k(1-X)^{n-k-1} \\ &= n(B_{n-1,k-1} - B_{n-1,k}) \end{aligned}$$

(b) Soit  $n \in \mathbb{N}^*$ , on a :

$$\begin{aligned} (P_n(f))' &= \sum_{k=0}^n f\left(\frac{k}{n}\right) B'_{n,k} \\ &= f(0)B'_{n,0} + f(1)B'_{n,n} + \sum_{k=1}^{n-1} f\left(\frac{k}{n}\right) B'_{n,k} \\ &= -nf(0)B_{n-1,0} + nf(1)B_{n-1,n-1} + n \sum_{k=1}^{n-1} f\left(\frac{k}{n}\right) (B_{n-1,k-1} - B_{n-1,k}) \\ &= -nf(0)B_{n-1,0} + nf(1)B_{n-1,n-1} + n \sum_{k=1}^{n-1} f\left(\frac{k}{n}\right) B_{n-1,k-1} - n \sum_{k=1}^{n-1} f\left(\frac{k}{n}\right) B_{n-1,k} \\ &= -nf(0)B_{n-1,0} + nf(1)B_{n-1,n-1} + n \sum_{k=0}^{n-2} f\left(\frac{k+1}{n}\right) B_{n-1,k} - n \sum_{k=1}^{n-1} f\left(\frac{k}{n}\right) B_{n-1,k} \\ &= nf(1)B_{n-1,n-1} + n \sum_{k=0}^{n-2} f\left(\frac{k+1}{n}\right) B_{n-1,k} - n \sum_{k=1}^{n-1} f\left(\frac{k}{n}\right) B_{n-1,k} - nf(0)B_{n-1,0} \\ &= n \sum_{k=0}^{n-1} f\left(\frac{k+1}{n}\right) B_{n-1,k} - n \sum_{k=0}^{n-1} f\left(\frac{k}{n}\right) B_{n-1,k} \\ &= n \sum_{k=0}^{n-1} \left( f\left(\frac{k+1}{n}\right) - f\left(\frac{k}{n}\right) \right) B_{n-1,k} \end{aligned}$$

Ainsi l'égalité souhaitée, pour tout  $x \in [0, 1]$ ,  $(P_n(f))'(x) = n \sum_{k=0}^{n-1} \left( f\left(\frac{k+1}{n}\right) - f\left(\frac{k}{n}\right) \right) B_{n-1,k}(x)$

- (c) Si  $f$  est croissante sur  $[0, 1]$ , alors pour tout  $k \in \llbracket 0, n-1 \rrbracket$ , on a  $\frac{k}{n}, \frac{k+1}{n} \in [0, 1]$  et  $\frac{k}{n} < \frac{k+1}{n}$ , alors par croissance de  $f$ , on a  $f\left(\frac{k+1}{n}\right) - f\left(\frac{k}{n}\right) \geq 0$ . En outre, d'après la question ??, pour tout  $x \in [0, 1]$ , on a  $B_{n-1,k}(x) \geq 0$  et, par suite,  $(P_n(f))'(x) \geq 0$ . Ceci montre que  $P_n(f)$  est croissante sur  $[0, 1]$

4. On fixe  $\varepsilon > 0$

- (a) Soit  $x \in [0, 1]$ , par un calcul direct

$$\begin{aligned} \sum_{k=0}^n \left(x - \frac{k}{n}\right)^2 B_{n,k}(x) &= \sum_{k=0}^n \left(x^2 - 2x\frac{k}{n} + \frac{k^2}{n^2}\right) B_{n,k}(x) \\ &= x^2 \sum_{k=0}^n B_{n,k}(x) - 2\frac{x}{n} \sum_{k=0}^n kB_{n,k}(x) + \frac{1}{n^2} \sum_{k=0}^n k^2 B_{n,k}(x) \\ &= x^2 - 2\frac{x}{n}.nx + \frac{1}{n^2} (n(n-1)x^2 + nx) \\ &= \frac{x(1-x)}{n} \end{aligned}$$

- (b) Par absurde supposons que pour tout  $\alpha > 0$ , il existe  $x, y \in [0, 1]$  tel que  $|x - y| \leq \alpha$  et  $|f(x) - f(y)| > \frac{\varepsilon}{2}$ . Pour  $n \in \mathbb{N}$ , il existe  $x_n, y_n \in [0, 1]$  tels que  $|x_n - y_n| \leq \frac{1}{2n}$  et  $|f(x_n) - f(y_n)| > \frac{\varepsilon}{2}$ .

$[0, 1]$  est compact donc  $[0, 1] \times [0, 1]$  est compact d'où on peut extraire de  $(x_n, y_n)$  une suite convergente  $(x_{\varphi(n)}, y_{\varphi(n)})$  d'où les deux suites  $(x_{\varphi(n)})$  et  $(y_{\varphi(n)})$  convergent. Posons  $x = \lim x_{\varphi(n)}$  et  $y = \lim y_{\varphi(n)}$ . On a  $x_n - y_n \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 0$  donc  $x_{\varphi(n)} - y_{\varphi(n)} \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 0$  d'où  $x = y$ . La fonction  $f$  est continue sur  $[0, 1]$  donc  $f(x_{\varphi(n)}) - f(y_{\varphi(n)}) \rightarrow f(x) - f(y) = 0$ . Absurde, car  $|f(x_{\varphi(n)}) - f(y_{\varphi(n)})| > \frac{\varepsilon}{2} > 0$ .

(c) i. Par construction de  $A$ , pour tout  $k \in A$ , on a :  $\left| f(x) - f\left(\frac{k}{n}\right) \right| \leq \frac{\varepsilon}{2}$ , donc

$$\sum_{k \in A} \left| f(x) - f\left(\frac{k}{n}\right) \right| B_{n,k}(x) \leq \frac{\varepsilon}{2} \sum_{k \in A} B_{n,k}(x) \leq \frac{\varepsilon}{2} \sum_{k=0}^n B_{n,k}(x) = \frac{\varepsilon}{2}$$

ii. Remarquons que si  $k \in B$ , alors  $\left| x - \frac{k}{n} \right| > \alpha$ , on a alors  $1 \leq \frac{1}{\alpha^2} \left( x - \frac{k}{n} \right)^2$ . On en déduit :

$$\begin{aligned} \sum_{k \in B} \left| f(x) - f\left(\frac{k}{n}\right) \right| B_{n,k}(x) &\leq 2M \sum_{k \in B} B_{n,k}(x) \\ &\leq \frac{2M}{\alpha^2} \sum_{k \in B} \left( x - \frac{k}{n} \right)^2 B_{n,k}(x) \\ &\leq \frac{2M}{\alpha^2} \sum_{k=0}^n \left( x - \frac{k}{n} \right)^2 B_{n,k}(x) \\ &\leq \frac{2M}{\alpha^2} \frac{x(1-x)}{n} \\ &\leq \frac{M}{2n\alpha^2} \end{aligned}$$

où la dernière inégalité vient du fait que le maximum de  $x \mapsto x(1-x)$  sur  $[0, 1]$  est atteint en  $\frac{1}{2}$  et vaut  $\frac{1}{4}$ .

(d) Soit  $x \in [0, 1]$ , remarquons d'abord que  $f(x) = \sum_{k=0}^n f(x) B_{n,k}(x)$ ,  $[[0, n]] = A \cup B$  et  $A \cap B = \emptyset$ , on obtient alors

$$\begin{aligned} |P_n(f)(x) - f(x)| &= \left| \sum_{k=0}^n f\left(\frac{k}{n}\right) B_{n,k}(x) - \sum_{k=0}^n f(x) B_{n,k}(x) \right| \\ &= \left| \sum_{k=0}^n \left( f\left(\frac{k}{n}\right) - f(x) \right) B_{n,k}(x) \right| \\ &= \left| \sum_{k \in A} \left( f\left(\frac{k}{n}\right) - f(x) \right) B_{n,k}(x) + \sum_{k \in B} \left( f\left(\frac{k}{n}\right) - f(x) \right) B_{n,k}(x) \right| \\ &\leq \sum_{k \in A} \left| f\left(\frac{k}{n}\right) - f(x) \right| B_{n,k}(x) + \sum_{k \in B} \left| f\left(\frac{k}{n}\right) - f(x) \right| B_{n,k}(x) \\ &\leq \frac{\varepsilon}{2} + \frac{M}{2n\alpha^2} \end{aligned}$$

(e) Fixons  $\varepsilon > 0$  et soit  $\alpha$  le réel strictement positif donné par l'uniforme continuité. On fixe ensuite  $n_0$  suffisamment grand tel que :

$$\forall n \geq n_0, \quad \frac{M}{2n\alpha^2} \leq \frac{\varepsilon}{2}$$

On a alors, pour  $n \geq n_0$  :

$$\forall x \in [0, 1], |f(x) - P_n(f)(x)| \leq \varepsilon.$$

Ceci prouve bien la convergence uniforme de la suite  $(P_n(f))_{n \geq 0}$  vers  $f$ .

5. L'application  $f : x \in [0, 1] \mapsto g(a + (b - a)x)$  est continue, par composition, sur  $[0, 1]$ .  
 Posons  $Q_n(g)(x) = P_n(f)\left(\frac{x-a}{b-a}\right)$ , pour  $x \in [a, b]$ , où  $(P_n(f))$  la suite de polynômes de Bernstein associée à  $f$  converge uniformément vers  $f$  sur  $[0, 1]$ .  $(Q_n(g))$  est encore une suite de fonctions polynomiales, et pour tout  $x \in [a, b]$ , on a :

$$|Q_n(g)(x) - g(x)| = \left| P_n(f)\left(\frac{x-a}{b-a}\right) - f\left(\frac{x-a}{b-a}\right) \right| \leq \|P_n(f) - f\|_{\infty}^{[0,1]}$$

Donc  $(Q_n(g))$  converge uniformément vers  $g$  sur  $[a, b]$ .

**Partie II: Une démonstration probabiliste du théorème de Stone Weierstrass**

Soit  $f : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$  une fonction continue et  $n \in \mathbb{N}^*$

1. (a)  $S_n \hookrightarrow \mathcal{B}(n, x)$ , donc  $\mathbb{E}(S_n) = nx$  et  $\mathbb{V}(S_n) = nx(1-x)$ , en conséquence, l'espérance et la variance de  $X_n$  sont respectivement  $\mathbb{E}(X_n) = \frac{1}{n}\mathbb{E}(S_n) = x$  et  $\mathbb{V}(X_n) = \frac{1}{n^2}\mathbb{V}(S_n) = \frac{x(1-x)}{n}$   
 (b) Soit  $\delta > 0$ , l'inégalité de Bienaymé Chebychev nous donne

$$\mathbb{P}(|X_n - x| \geq \delta) \leq \frac{\mathbb{V}(X_n)}{\delta^2} = \frac{x(1-x)}{n\delta^2} \leq \frac{1}{4n\delta^2}$$

2. (a) On a  $X_n(\Omega) = \left\{ \frac{k}{n}, k \in \llbracket 0, n \rrbracket \right\}$  et  $P\left(X_n = \frac{k}{n}\right) = P(S_n = k)$ .  
 $f(X_n)$  est bien définier car  $f$  est continue sur  $[0, 1]$  et  $X$  à valeurs dans  $[0, 1]$ .  $X_n(\Omega)$  est fini ; on peut appliquer le théorème de transfert :

$$\begin{aligned} C_n(f)(x) &= \mathbb{E}(Y_n) = \sum_{k \in S_n(\Omega)} f\left(\frac{k}{n}\right) \mathbb{P}(S_n = k) \\ &= \sum_{k=0}^n f\left(\frac{k}{n}\right) C_n^k x^k (1-x)^{n-k} \end{aligned}$$

ce qui montre que  $x \mapsto C_n(f)(x)$  est une fonction polynomiale

- (b) i. Par construction de  $\beta$ , on a pour tout  $k \in \llbracket 0, n \rrbracket$  tel que  $\left| \frac{k}{n} - x \right| \leq \beta$  on a :

$$\left| f(x) - f\left(\frac{k}{n}\right) \right| \leq \frac{\varepsilon}{2}, \text{ donc}$$

$$\begin{aligned} \left| \sum_{\left| \frac{k}{n} - x \right| \leq \beta} \left( f(x) - f\left(\frac{k}{n}\right) \right) \mathbb{P}\left(X_n = \frac{k}{n}\right) \right| &\leq \sum_{\left| \frac{k}{n} - x \right| \leq \beta} \left| f(x) - f\left(\frac{k}{n}\right) \right| \mathbb{P}\left(X_n = \frac{k}{n}\right) \\ &\leq \frac{\varepsilon}{2} \sum_{\left| \frac{k}{n} - x \right| \leq \beta} \mathbb{P}\left(X_n = \frac{k}{n}\right) \\ &\leq \frac{\varepsilon}{2} \sum_{k=0}^n \mathbb{P}\left(X_n = \frac{k}{n}\right) = \frac{\varepsilon}{2} \end{aligned}$$

ii. Remarquons que  $[|X_n - x| > \beta] \subset [|X_n - x| \geq \beta]$

$$\begin{aligned} \left| \sum_{\left|\frac{k}{n}-x\right|>\beta} \left( f(x) - f\left(\frac{k}{n}\right) \right) \mathbb{P}\left(X_n = \frac{k}{n}\right) \right| &\leq \sum_{\left|\frac{k}{n}-x\right|>\beta} \left| f(x) - f\left(\frac{k}{n}\right) \right| \mathbb{P}\left(X_n = \frac{k}{n}\right) \\ &\leq 2M \sum_{\left|\frac{k}{n}-x\right|>\beta} \mathbb{P}\left(X_n = \frac{k}{n}\right) \\ &\leq 2M \mathbb{P}(|X_n - x| > \beta) \\ &\leq 2M \frac{\mathbb{V}(X_n)}{\beta^2} \\ &\leq \frac{2M}{\beta^2} \frac{x(1-x)}{n} \\ &\leq \frac{M}{2n\beta^2} \end{aligned}$$

où la quatrième inégalité vient de l'inégalité de Bienyamé Tchebychev, vu que  $\mathbb{E}(X_n) = x$  et la dernière inégalité vient du fait que le maximum de  $x \mapsto x(1-x)$  sur  $[0, 1]$  est atteint en  $\frac{1}{2}$  et vaut  $\frac{1}{4}$ .

(c) Soit  $\varepsilon > 0$  et soit  $\beta > 0$  obtenu du théorème de Heine. Soit  $x \in [0, 1]$ , alors par l'inégalité triangulaire et les inégalités des deux dernières questions, on a :

$$|C_n(f)(x) - f(x)| \leq \frac{\varepsilon}{2} + \frac{M}{2n\beta^2}$$

Avec  $M = \sup_{t \in [0,1]} |f(t)|$ . On fixe ensuite  $n_0$  suffisamment grand tel que :

$$\forall n \geq n_0, \quad \frac{M}{2n\beta^2} \leq \frac{\varepsilon}{2}$$

On a alors, pour  $n \geq n_0$  :

$$\forall x \in [0, 1], |C_n(f)(x) - f(x)| \leq \varepsilon.$$

Ceci prouve bien la convergence uniforme de la suite  $(C_n(f))_{n \geq 1}$  vers  $f$ .

### Partie III: Application

1. (a) Par linéarité de l'intégrale, pour tout polynôme  $P \in \mathbb{R}[X]$ , on a :

$$\int_a^b P(x) f(x) dx = 0$$

D'après théorème de Weierstrass, il existe une suite  $(P_n)_{n \in \mathbb{N}}$  convergeant uniformément sur  $[a, b]$  vers  $f$ .

Pour tout  $n \in \mathbb{N}$  et tout  $x \in [a, b]$ , en écrivant

$$\left| f(x)^2 - f(x)P_n(x) \right| = |f(x)(f(x) - P_n(x))| \leq \|f\|_{\infty}^{[a,b]} \|f - P_n\|_{\infty}^{[a,b]}$$

et il en résulte que la suite  $(fP_n)_{n \in \mathbb{N}}$  converge uniformément vers  $f^2$  sur  $[a, b]$ . D'après le théorème d'intégration des limites uniformes, il vient alors :

$$\int_a^b f(x)^2 dx = \lim_{n \rightarrow +\infty} \int_a^b f(x)P_n(x) dx$$

Donc

$$\int_a^b f(x)^2 dx = 0$$

La fonction  $f^2$  étant continue positive sur le segment  $[a, b]$  d'intégrale nulle, donc  $f^2 = 0$ , ainsi la nullité de  $f$

- (b) • **Convergence** : Soit  $n \in \mathbb{N}$ , l'application  $x \mapsto x^n e^{-(1-i)x}$  est continue sur  $[0, +\infty[$ , donc  $I_n$  est impropre en  $+\infty$ , mais  $x^n e^{-(1-i)x} \underset{+\infty}{=} o\left(\frac{1}{x^2}\right)$ , donc  $I_n$  converge.
- **Calcul** : Les deux fonctions  $x \mapsto x^{n+1}$  et  $x \mapsto e^{-(1-i)x}$  sont de classe  $\mathcal{C}^1$  sur  $[0, +\infty[$  telles que  $x^{n+1} e^{-(1-i)x} \xrightarrow{x \rightarrow +\infty} 0$ , alors par une intégration par parties

$$\begin{aligned} I_{n+1} &= \int_0^{+\infty} x^{n+1} e^{-(1-i)x} dx \\ &= \int_0^{+\infty} x^{n+1} \left( \frac{e^{-(1-i)x}}{-(1-i)} \right)' dx \\ &= \left[ x^{n+1} \left( \frac{e^{-(1-i)x}}{-(1-i)} \right) \right]_0^{+\infty} + \frac{n+1}{1-i} \int_0^{+\infty} x^n e^{-(1-i)x} dx \\ &= \frac{n+1}{1-i} I_n \end{aligned}$$

On en déduit que  $I_n = \frac{n!}{(1-i)^n} I_0$ , avec  $I_0 = \frac{1}{1-i}$ , alors

$$\forall n \in \mathbb{N}, \quad I_n = \frac{n!}{(1-i)^{n+1}} = \frac{n!}{\sqrt{2}^{n+1}} e^{\frac{(n+1)\pi}{4}}$$

- (c) Soit  $n \in \mathbb{N}$ , remarquons que  $I_{4n+3} \in \mathbb{R}$ , en conséquence

$$\int_0^{+\infty} x^{4n+3} e^{-x} \sin(x) dx = 0$$

L'application  $t \mapsto \sqrt[4]{t}$  est une bijection de classe  $\mathcal{C}^1$  de  $]0, +\infty[$  vers lui même, donc par intégration par changement de variable, on obtient

$$\int_0^{+\infty} x^{4n+3} e^{-x} \sin(x) dx = \frac{1}{4} \int_0^{+\infty} t^n e^{-\sqrt[4]{t}} \sin\left(\sqrt[4]{t}\right) dt$$

Posons alors  $\phi : x \in [0, +\infty[ \mapsto \frac{1}{4} e^{-\sqrt[4]{x}} \sin(\sqrt[4]{x})$ , une telle fonction répond aux contraintes demandées

2. D'après le théorème de Stone Weierstrass, il existe une suite de polynômes  $(Q_n)_n$  qui converge uniformément vers  $g$  sur  $I$ .

Pour  $n \in \mathbb{N}$ , on définit  $P_n : x \mapsto Q_n(x) - \int_a^b Q_n(t) dt$ . La suite de polynômes  $(P_n)$  vérifie pour tout  $n \in \mathbb{N}$ ,  $\int_a^b P_n(t) dt = 0$ . D'autre part pour tout  $x \in I$ , on a

$$|P_n(x) - g(x)| \leq |Q_n(x) - g(x)| + \left| \int_a^b Q_n(t) dt \right| \leq \|Q_n - g\|_\infty + \left| \int_a^b Q_n(t) dt \right|$$

Or  $Q_n \xrightarrow[\text{I}]{\text{cvu}} g$ , donc  $\|Q_n - g\|_\infty \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 0$  et  $\int_a^b Q_n(t) dt \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} \int_a^b g(t) dt = 0$ . Ainsi  $P_n \xrightarrow[\text{I}]{\text{cvu}} g$

3.  $\varphi$  est de classe  $\mathcal{C}^1$  sur  $I$ , en particulier  $\varphi'$  est continue sur  $I$ , d'après le théorème de Stone Weierstrass, il existe une suite de polynômes  $(Q_n)_n$  qui converge uniformément vers  $\varphi'$  sur  $I$ . Pour  $n \in \mathbb{N}$ , on définit  $P_n : x \mapsto \varphi(a) + \int_a^x Q_n(t) dt$ . Comme  $\varphi$  est de classe  $\mathcal{C}^1$  sur  $[a, b]$ , alors pour tout  $x \in [a, b]$ , on peut écrire  $\varphi(x) = \varphi(a) + \int_a^x \varphi'(t) dt$  et on a :

$$|P_n(x) - \varphi(x)| = \left| \int_a^x Q_n(t) - \varphi'(t) dt \right| \leq (b-a) \|Q_n - \varphi'\|_\infty$$

Ceci montre  $P_n \xrightarrow[\text{I}]{\text{cvu}} \varphi$ , et comme  $P_n' = Q_n$ , alors on a aussi  $P_n' \xrightarrow[\text{I}]{\text{cvu}} \varphi'$

4. On peut se ramener au cas  $I = [0, 1]$ , la construction des polynômes de Bernstein donnée auparavant  $P_n = \sum_{k=0}^n \psi \left( \frac{k}{n} \right) B_{n,k}$ , montre que  $\forall t \in [0, 1], P_n(t) \geq 0$ , car  $\psi$  est positive sur  $I$ , et  $P_n \xrightarrow{cvu} \psi$

## Problème 2

### Partie I: Cas particulier : variables aléatoires discrètes finies

1.  $Z \hookrightarrow \mathcal{B}(p)$ , alors  $e^{tZ}$  est finie, par le théorème du transfert, pour tout  $t \in \mathbb{R}$ ,

$$M_Z(t) = \mathbb{P}(Z = 0) + e^t \mathbb{P}(Z = 1) = p(e^t - 1) + 1$$

2.  $X$  est finie, alors pour tout  $t \in \mathbb{R}$  la variable  $e^{tX}$  est finie, en particulier elle admet une espérance, par le théorème du transfert, pour tout  $t \in \mathbb{R}$ ,

$$M_X(t) = \sum_{i=1}^r e^{tx_i} \mathbb{P}(X = x_i) = \sum_{i=1}^r p_i e^{tx_i}$$

Donc  $M_X$  est de classe  $\mathcal{C}^\infty$  sur  $\mathbb{R}$ , comme somme de fonctions de classe  $\mathcal{C}^\infty$  et pour tout entier naturel  $k$ ,

$$M_X^{(k)}(t) = \sum_{i=1}^r x_i^k e^{tx_i} \mathbb{P}(X = x_i)$$

En particulier  $M_X^{(k)}(0) = \sum_{i=1}^r x_i^k \mathbb{P}(X = x_i) = \mathbb{E}(X^k)$

3. (a) La famille  $([X = x_i])_{i \in \llbracket 1, r \rrbracket}$  est un système complet d'événements, en particulier  $\sum_{i=1}^r p_i = 1$ . En outre pour tous  $t \in \mathbb{R}$  et  $i \in \llbracket 1, r \rrbracket$ , on a  $e^{tx_i} > 0$ , donc

$$M_X(t) = \sum_{i=1}^r e^{tx_i} \mathbb{P}(X = x_i) > 0. \text{ Ainsi } \varphi_X \text{ est définie sur } \mathbb{R}^*.$$

Le développement limité à l'ordre 1 en 0 de  $M_X$  est donné par

$$M_X(t) = M_X(0) + tM_X'(0) + o(t) = 1 + t\mathbb{E}(X) + o(t)$$

Par composition  $\varphi_X(t) = \mathbb{E}(X) + o(1)$ , donc  $\varphi_X$  est prolongeable par continuité en 0.

- (b) Le développement limité à l'ordre 2 en 0 de  $M_X$  est donné par

$$M_X(t) = M_X(0) + tM_X'(0) + \frac{M_X''(0)}{2} t^2 + o(t^2) = 1 + t\mathbb{E}(X) + \frac{\mathbb{E}(X^2)}{2} t^2 + o(t^2)$$

Par composition

$$\begin{aligned} \varphi_X(t) &= \frac{1}{t} \ln(M_X(t)) \\ &= \frac{1}{t} \ln \left( 1 + t\mathbb{E}(X) + \frac{\mathbb{E}(X^2)}{2} t^2 + o(t^2) \right) \\ &= \frac{1}{t} \left( t\mathbb{E}(X) + \frac{\mathbb{E}(X^2)}{2} t^2 - \frac{\left( t\mathbb{E}(X) + \frac{\mathbb{E}(X^2)}{2} t^2 \right)^2}{2} + o(t^2) \right) \\ &= \mathbb{E}(X) + \frac{\mathbb{E}(X^2) - \mathbb{E}(X)^2}{2} t + o(t) \end{aligned}$$

Donc  $\varphi_X$  est dérivable en 0 et  $\varphi_X'(0) = \frac{\mathbb{E}(X^2) - \mathbb{E}(X)^2}{2} = \frac{\mathbb{V}(X)}{2}$

- (c) i. Soit  $u \leq 0$ , d'après la formule de Taylor avec reste intégrale, on a

$$e^u = 1 + u + \frac{1}{2}u^2 + \int_0^u \frac{(u-t)^2}{2} e^t dt$$

La fonction  $t \mapsto \frac{(u-t)^2}{2} e^t$  est continue et positive sur  $[u, 0]$ , donc  $\int_0^u \frac{(u-t)^2}{2} e^t dt \leq 0$ , soit  $e^u \leq 1 + u + \frac{1}{2}u^2$

- ii. Soit  $t > 0$ , comme  $\forall i \in \llbracket 1, r \rrbracket$  on a  $x_i \leq 0$ , alors

$$\forall i \in \llbracket 1, r \rrbracket, \quad e^{tx_i} \leq 1 + tx_i + \frac{t^2}{2}x_i^2$$

Par le théorème du transfert et par positivité de la probabilité

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(e^{tX}) &= \sum_{i=1}^r e^{tx_i} \mathbb{P}(X = x_i) \\ &\leq \sum_{i=1}^r \left(1 + tx_i + \frac{t^2}{2}x_i^2\right) \mathbb{P}(X = x_i) \\ &\leq \sum_{i=1}^r \mathbb{P}(X = x_i) + t \sum_{i=1}^r x_i \mathbb{P}(X = x_i) + \frac{t^2}{2} \sum_{i=1}^r x_i^2 \mathbb{P}(X = x_i) \\ &\leq 1 + t\mathbb{E}(X) + \frac{t^2}{2}\mathbb{E}(X^2) \end{aligned}$$

Finalement, la croissance de  $\ln$  et l'inégalité de convexité :  $\forall x > -1, \quad \ln(1+x) \leq x$ , donnent

$$\varphi_X(t) \leq \mathbb{E}(X) + \frac{t}{2}\mathbb{E}(X^2)$$

Une telle inégalité reste valable si  $t = 0$ , car  $\varphi_X(0) = \mathbb{E}(X)$

- (d) i. Quitte à réordonner les  $x_i$ , on peut supposer que  $x_1 > x_2 > \dots > x_r$ . Supposons qu'il existe des réels  $\lambda_1, \dots, \lambda_r$  tels que  $\sum_{i=1}^r \lambda_i f_i = 0$ . Cela signifie que, quelque soit

$t \in \mathbb{R}$ , alors  $\sum_{i=1}^r \lambda_i f_i(t) = 0$ , autrement dit pour tout  $t \in \mathbb{R} : \sum_{i=1}^r \lambda_i e^{tx_i} = 0$ . Factorisons par  $e^{tx_1} : e^{tx_1} \sum_{i=1}^r \lambda_i e^{t(x_i-x_1)} = 0$ . Mais  $e^{tx_1} \neq 0$  donc :  $\sum_{i=1}^r \lambda_i e^{t(x_i-x_1)} = 0$ .

Lorsque  $t \rightarrow +\infty$  alors  $e^{t(x_i-x_1)} \rightarrow 0$  (pour tout  $i \geq 2$ , car  $x_i - x_1 < 0$ ). Donc pour  $i \geq 2, \lambda_i e^{t(x_i-x_1)} \rightarrow 0$  et en passant à la limite dans l'égalité ci-dessus on trouve :  $\lambda_1 = 0$ .

Le premier coefficients est donc nul. On repart de la combinaison linéaire qui est maintenant  $\lambda_2 f_2 + \dots + \lambda_r f_r = 0$  et en appliquant le raisonnement ci-dessus on prouve par récurrence  $\lambda_1 = \lambda_2 = \dots = \lambda_r = 0$ . Donc la famille  $(f_1, \dots, f_r)$  est libre.

- ii.  $\Rightarrow$  Si  $X$  et  $Y$  suivent la même loi, alors  $X(\Omega) = Y(\Omega)$  et  $\forall x \in X(\Omega), \quad \mathbb{P}(X = x) = \mathbb{P}(Y = x)$ . On tire  $\mathbb{E}(X) = \mathbb{E}(Y)$  et par le théorème du transfert pour tout  $t \in \mathbb{R}^*$ ,

$$\mathbb{E}(e^{tX}) = \sum_{x \in X(\Omega)} e^{tx} \mathbb{P}(X = x) = \sum_{x \in X(\Omega)} e^{tx} \mathbb{P}(Y = x) = \mathbb{E}(e^{tY})$$

Donc les fonctions  $\varphi_X$  et  $\varphi_Y$  sont égales ;

- $\Leftarrow$  Posons  $X(\Omega) = \{x_1, \dots, x_n\}$  et  $Y(\Omega) = \{y_1, \dots, y_m\}$  l'ensemble des valeurs prises effectivement par  $X$  et  $Y$  tels que  $x_1 > \dots > x_n$  et  $y_1 > \dots > y_m$ . L'hypothèse  $\varphi_X = \varphi_Y$  donne

$$\forall t \in \mathbb{R}, \quad \sum_{i=1}^n e^{tx_i} \mathbb{P}(X = x_i) = \sum_{j=1}^m e^{ty_j} \mathbb{P}(X = y_j)$$

Par unicité de l'écriture  $n = m$ ,  $x_i = y_i$  et  $\mathbb{P}(X = x_i) = \mathbb{P}(Y = y_i)$

(e) Soit  $t \in \mathbb{R}^*$ , les deux variables  $e^{tX}$  et  $e^{tY}$  sont indépendantes, car  $X$  et  $Y$  le sont, donc

$$M_{X+Y}(t) = \mathbb{E} \left( e^{t(X+Y)} \right) = \mathbb{E} \left( e^{tX} e^{tY} \right) = \mathbb{E} \left( e^{tX} \right) \mathbb{E} \left( e^{tY} \right)$$

Par définition, on a

$$\varphi_{X+Y}(t) = \frac{1}{t} \ln(M_{X+Y}(t)) = \frac{1}{t} \ln \left( \mathbb{E} \left( e^{tX} \right) \right) + \frac{1}{t} \ln \left( \mathbb{E} \left( e^{tY} \right) \right) = \varphi_X(t) + \varphi_Y(t)$$

Pour  $t = 0$ , on a  $\varphi(0) = \mathbb{E}(X + Y) = \mathbb{E}(X) + \mathbb{E}(Y) = \varphi_X(0) + \varphi_Y(0)$ . Bref

$$\varphi_{X+Y} = \varphi_X + \varphi_Y$$

(f)  $X \hookrightarrow \mathcal{B}(s, p)$ , alors  $X = \sum_{i=1}^s X_i$ , où  $X_1, \dots, X_s$  sont indépendantes et suivent la loi de Bernoulli de paramètre  $p$ . Pour  $t \in \mathbb{R}$ , les variables  $e^{tX_1}, \dots, e^{tX_s}$  sont indépendantes, donc

$$M_X(t) = \mathbb{E} \left( e^{tX} \right) = \mathbb{E} \left( \prod_{i=1}^s e^{tX_i} \right) = \prod_{i=1}^s \mathbb{E} \left( e^{tX_i} \right) = (p(e^t - 1) + 1)^s$$

(g)  $\Leftarrow$ ) Supposons que  $X$  est une variable aléatoire réelle symétrique, alors  $X(\Omega) = -X(\Omega)$  et pour tout  $x \in X(\Omega)$ , on a  $\mathbb{P}(X = x) = \mathbb{P}(X = -x)$ .

On montre que  $\forall t \in \mathbb{R}, \mathbb{E}(e^{-tX}) = \mathbb{E}(e^{tX})$ , pour le faire on fixe  $t \in \mathbb{R}$ , par le théorème du transfert

$$\mathbb{E} \left( e^{-tX} \right) = \sum_{x \in X(\Omega)} e^{-tx} \mathbb{P}(X = x)$$

l'application  $x \mapsto -x$  est une bijection de  $X(\Omega)$  vers lui même, alors

$$\begin{aligned} \mathbb{E} \left( e^{-tX} \right) &= \sum_{x \in X(\Omega)} e^{tx} \mathbb{P}(X = -x) \\ &= \sum_{x \in X(\Omega)} e^{tx} \mathbb{P}(X = x) \\ &= \mathbb{E} \left( e^{tX} \right) \end{aligned}$$

Donc pour tout  $t \in \mathbb{R}^*$ , on a  $\varphi_X(-t) = -\varphi_X(t)$  et pour  $t = 0$ , on a  $\mathbb{E}(X) = \mathbb{E}(-X)$ , cela entraîne  $\mathbb{E}(X) = 0$ , c'est-à-dire  $\varphi_X(0) = 0$ . On conclut alors  $\varphi_X$  est impaire.

$\Rightarrow$ ) Soit  $t \in \mathbb{R}^*$ , on a

$$\varphi_{-X}(t) = \frac{1}{t} \ln \left( \mathbb{E} \left( e^{-tX} \right) \right) = -\varphi_X(-t) = \varphi_X(t)$$

D'autre part  $\varphi_X(0) = 0$ , car  $\varphi_X$  est impaire, donc  $\varphi_{-X}(0) = \mathbb{E}(-X) = -\mathbb{E}(X) = 0$ , ceci montre que  $\varphi_X = \varphi_{-X}$ . D'après la question ??,  $X$  et  $-X$  ont la même loi

4. (a) Soit  $n \in \mathbb{N}^*$  et  $t \in \mathbb{R}^*$ . On a  $\mathbb{E}(S_n) = nm$  et  $\mathbb{V}(S_n) = n\sigma^2$ , d'autre part les variables  $t \frac{X_1 - m}{\sqrt{n}\sigma}, \dots, t \frac{X_n - m}{\sqrt{n}\sigma}$  sont finies et mutuellement indépendantes, et par un calcul

direct

$$\begin{aligned}
 \varphi_{S_n^*}(t) &= \frac{1}{t} \ln \left( \mathbb{E} \left( e^{tS_n^*} \right) \right) = \frac{1}{t} \ln \left( \mathbb{E} \left( e^{\sum_{i=1}^n t \frac{X_i - m}{\sqrt{n}\sigma}} \right) \right) \\
 &= \frac{1}{t} \ln \left( \mathbb{E} \left( \prod_{i=1}^n e^{t \frac{X_i - m}{\sqrt{n}\sigma}} \right) \right) = \frac{1}{t} \ln \left( \prod_{i=1}^n \mathbb{E} \left( e^{t \frac{X_i - m}{\sqrt{n}\sigma}} \right) \right) \quad \text{Par indépendance} \\
 &= \frac{1}{t} \sum_{i=1}^n \ln \left( \mathbb{E} \left( e^{t \frac{X_i - m}{\sqrt{n}\sigma}} \right) \right) = \frac{1}{t} \sum_{i=1}^n \ln \left( e^{\frac{-m}{\sqrt{n}\sigma} t} \mathbb{E} \left( e^{t \frac{X_i}{\sqrt{n}\sigma}} \right) \right) \\
 &= \frac{1}{t} \sum_{i=1}^n \ln \left( e^{\frac{-m}{\sqrt{n}\sigma} t} \right) + \frac{1}{t} \sum_{i=1}^n \ln \left( \mathbb{E} \left( e^{t \frac{X_i}{\sqrt{n}\sigma}} \right) \right) \\
 &= \frac{-nm}{\sqrt{n}\sigma} + \frac{1}{\sqrt{n}\sigma} \sum_{i=1}^n \varphi_{X_i} \left( \frac{t}{\sqrt{n}\sigma} \right) \\
 &= \frac{-m\sqrt{n}}{\sigma} + \frac{\sqrt{n}}{\sigma} \varphi_X \left( \frac{t}{\sigma\sqrt{n}} \right) \quad \text{car } \forall i, \varphi_{X_i} = \varphi_X
 \end{aligned}$$

(b) Le développement limité à l'ordre 1 en 0 de  $\varphi_X$  donne

$$\begin{aligned}
 \varphi_X \left( \frac{t}{\sigma\sqrt{n}} \right) &= \varphi_X(0) + \frac{t}{\sigma\sqrt{n}} \varphi_X'(0) + o\left(\frac{1}{\sqrt{n}}\right) \\
 &= \mathbb{E}(X) + \frac{t}{\sigma\sqrt{n}} \frac{\mathbb{V}(X)}{2} + o\left(\frac{1}{\sqrt{n}}\right) \\
 &= m + \frac{t}{\sigma\sqrt{n}} \frac{\sigma^2}{2} + o\left(\frac{1}{\sqrt{n}}\right) \\
 &= m + \frac{t\sigma}{2\sqrt{n}} + o\left(\frac{1}{\sqrt{n}}\right)
 \end{aligned}$$

puis

$$\begin{aligned}
 \varphi_{S_n^*}(t) &= \frac{-m\sqrt{n}}{\sigma} + \frac{\sqrt{n}}{\sigma} \left( m + \frac{t\sigma}{2\sqrt{n}} + o\left(\frac{1}{\sqrt{n}}\right) \right) \\
 &= \frac{t}{2} + o(1)
 \end{aligned}$$

On en déduit  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \varphi_{S_n^*}(t) = \frac{t}{2}$ .

**Partie II: Cas des variables aléatoires discrètes réelles infinies**

1. (a) On peut écrire  $b = \lambda a + (1 - \lambda)c$ , avec  $\lambda \in [0, 1]$ , et par convexité de la fonction exponentielle

$$e^{bx} = e^{\lambda ax + (1-\lambda)cx} \leq \lambda e^{ax} + (1 - \lambda)e^{cx} \leq e^{ax} + e^{cx}$$

- (b)
  - $1 \in I_X$ , car  $\mathbb{E}(e^{0X}) = \sum_{x \in X(\Omega)} \mathbb{P}(X = x) = 1$
  - Soit  $a, c \in I_X$  tel que  $a \leq c$ . Montrons que  $[a, c] \subset I_X$ . D'après la question précédente, pour tout  $x \in \mathbb{R}$ ,  $e^{bx} \leq e^{ax} + e^{cx}$ , donc  $e^{bX} \leq e^{aX} + e^{cX}$ , et comme les deux variables positives admettent des espérances, alors la variable positive  $e^{bX}$  admet une espérance, donc  $b \in I_X$ , ainsi l'inclusion  $[a, c] \subset I_X$ . On déduit  $I_X$  est un intervalle de  $\mathbb{R}$ .

2. Soit  $t \in \mathbb{R}$ , la variable  $e^{tX}$  admet une espérance si, et seulement, si la série à termes positifs  $\sum_{n \geq 0} e^{tn} \frac{\lambda^n}{n!} e^{-\lambda}$  converge. Or la série exponentielle  $\sum_{n \geq 0} \frac{(\lambda e^t)^n}{n!}$  converge de somme  $e^{\lambda e^t}$ , donc  $M_Y$  est définie sur  $\mathbb{R}$  et

$$\forall t \in \mathbb{R}, \quad M_Y(t) = e^{\lambda e^t - \lambda}$$

3. (a) Soit  $k \in \mathbb{N}$ , l'application  $u_n : t \in ]-\alpha, \alpha[ \mapsto P(X = x_n) e^{tx_n}$  est de classe  $\mathcal{C}^k$  et ,

$$u_n^{(k)}(t) = P(X = x_n) x_n^k e^{tx_n}$$

les inégalités  $e^{tx_n} \leq e^{|t||x_n|} \leq e^{\alpha|x_n|}$  donnent

$$|u_n^{(k)}(t)| \leq P(X = x_n) |x_n|^k e^{\alpha|x_n|}$$

(b) Soit  $k \in \mathbb{N}^*$ . La fonction  $\psi_k : x \in \mathbb{R}_+ \mapsto x^k e^{(\alpha-\rho)x}$  est continue, positive, strictement décroissante sur  $[\frac{k}{\rho-\alpha}, +\infty[$  et strictement croissante sur  $[0, \frac{k}{\rho-\alpha}]$  il existe

$t$	0	$\frac{k}{\rho-\alpha}$	$+\infty$
$\psi_k'(t)$	+	0	-
$\psi_k$	0	$M_k$	0

$$M_k = \psi_k\left(\frac{k}{\rho-\alpha}\right) > 0,$$

Pour  $k = 0$ , la fonction  $\psi_k : x \in \mathbb{R}_+ \mapsto e^{(\alpha-\rho)x}$  est décroissante sur  $\mathbb{R}_+$ , alors  $M_0 = 1$ .

Bref pour tout  $t \in ]-\alpha, \alpha[$  et tout  $n \in \mathbb{N}$ ,

$$|u_n^{(k)}(t)| \leq P(X = x_n) |x_n|^k e^{\alpha|x_n|} = P(X = x_n) \psi_k(|x_n|) e^{\rho|x_n|} \leq M_k P(X = x_n) e^{\rho|x_n|}.$$

- (c) • Pour tout  $n \in \mathbb{N}$ , la fonction  $u_n$  est de classe  $\mathcal{C}^\infty$  sur  $]-\alpha, \alpha[$
- Soit  $k \in \mathbb{N}$ , on a pour tout  $n \in \mathbb{N}$ ,  $e^{\rho|x_n|} \leq e^{\rho x_n} + e^{-\rho x_n}$  et  $-\rho, \rho \in ]-\alpha, \alpha[$ , donc la série à termes positifs  $\sum_{n \geq 0} P(X = x_n) |e^{\rho|x_n|}|$  converge et, par suite, la série

$$\sum_{n \geq 0} u_n^{(k)}$$

converge normalement sur tout segment  $[-a, a]$  inclus dans  $]-\alpha, \alpha[$

Donc, par le théorème de dérivation terme à terme,  $M_X = \sum_{n=0}^{+\infty} u_n$  est de classe  $\mathcal{C}^\infty$  sur  $]-\alpha, \alpha[$ , et

$$\forall t \in ]-\alpha, \alpha[, \quad \forall k \in \mathbb{N}, \quad M_X^{(k)}(t) = \sum_{n=0}^{+\infty} x_n^k e^{tx_n} \mathbb{P}(X = x_n)$$

En particulier pour tout  $k \in \mathbb{N}$  la série  $\sum_{n \geq 0} x_n^k \mathbb{P}(X = x_n)$  est absolument convergente, donc  $X$  admet un moment d'ordre  $k$ . Ainsi

$$\forall k \in \mathbb{N}, \quad M_X^{(k)}(0) = \mathbb{E}(X^k)$$

4. Dans ce cas  $M_Y : t \mapsto e^{\lambda e^t - \lambda}$  qui est de classe  $\mathcal{C}^\infty$  et pour tout  $t \in \mathbb{R}$

$$\begin{aligned} M_Y'(t) &= \lambda e^t e^{\lambda e^t - \lambda} \\ M_Y'(0) &= \lambda \\ M_Y''(t) &= \lambda^2 e^t e^{\lambda e^t - \lambda} + \lambda e^{2t} e^{\lambda e^t - \lambda} \\ M_Y''(0) &= \lambda^2 + \lambda \end{aligned}$$

Alors  $\mathbb{E}(Y) = M_Y'(0) = \lambda$  et par la formule de Huygens kœnig

$$\mathbb{V}(X) = \mathbb{E}(X^2) - \mathbb{E}(X)^2 = M_Y''(0) - M_Y'(0)^2 = \lambda$$

**Partie III: Cas des variables aléatoires à densité**

1. Soit  $t \in I_X \cap I_Y$ , les deux variables  $e^{tX}$  et  $e^{tY}$  sont indépendantes, car  $X$  et  $Y$  le sont. Comme  $e^{tX}$  et  $e^{tY}$  admettent des espérances alors, par indépendance,  $e^{t(X+Y)} = e^{tX}e^{tY}$  admet une espérance et

$$M_{X+Y}(t) = \mathbb{E} \left( e^{t(X+Y)} \right) = \mathbb{E} \left( e^{tX} e^{tY} \right) = \mathbb{E} \left( e^{tX} \right) \mathbb{E} \left( e^{tY} \right) = M_X(t)M_Y(t)$$

**Remarque :** Les deux applications ne sont pas forcément égales mais elles coïncident sur  $I_X \cap I_Y$

2. (a) Soit  $t \in \mathbb{R}$ , la série à termes positifs  $\sum_{k \geq 0} \frac{|st|^k}{k!}$  converge de somme  $e^{s|t|}$ , donc pour tout  $k \in \mathbb{N}^*$ ,  $\frac{|st|^k}{k!} \leq e^{s|t|}$  ou encore  $|t^k| \leq \frac{k!}{s^k} e^{s|t|}$ .
- (b) Soit  $k \in \mathbb{N}^*$ , d'après la question précédente

$$\forall t \in \mathbb{R}, \quad |t^k| \leq \frac{k!}{s^k} e^{s|t|} \leq \frac{k!}{s^k} (e^{st} + e^{-st})$$

Soit

$$|X|^k \leq \frac{k!}{s^k} (e^{sX} + e^{-sX})$$

Les deux variables positives  $e^{sX}$  et  $e^{-sX}$  admettent des espérances car  $-s, s \in ]a, b[$ , alors par comparaison, la variable  $|X|^k$  admet une espérance.

**Remarque :** On a aussi l'inégalité  $\mathbb{E} \left( |X|^k \right) \leq \frac{k!}{s^k} (M_X(s) + M_X(-s))$  qui sera utilisée à la question suivante

- (c) Soit  $-\infty = a_0 < a_1 < \dots < a_r = +\infty$  tels que pour tout  $i \in \llbracket 0, r-1 \rrbracket$  la fonction  $f$  est continue sur  $]a_i, a_{i+1}[$ . On va appliquer le théorème de convergence dominée sur chaque intervalle  $]a_i, a_{i+1}[$ .

Fixons  $t \in ]-s, s[$

- Pour tout  $k \in \mathbb{K}$ , l'application  $f_k : x \mapsto \frac{t^k x^k}{k!} f(x)$  est continue sur  $]a_i, a_{i+1}[$  et intégrable car  $\mathbb{E} \left( |X|^k \right)$  est finie
- La série  $\sum_{k \geq 0} f_k$  converge simplement sur  $]a_i, a_{i+1}[$  de somme  $x \mapsto e^{tx} f(x)$  qui est continue sur  $]a_i, a_{i+1}[$
- Pour tout  $k \in \mathbb{N}$ , on a

$$\begin{aligned} \int_{a_i}^{a_{i+1}} |f_k(x)| \, dx &= \int_{a_i}^{a_{i+1}} \left| \frac{t^k x^k}{k!} f(x) \right| \, dx \\ &\leq \frac{|t|^k}{k!} \mathbb{E} \left( |X|^k \right) \\ &\leq \frac{|t|^k}{k!} \frac{k!}{s^k} (M_X(s) + M_X(-s)) \\ &\leq (M_X(s) + M_X(-s)) \frac{|t|^k}{s^k} \end{aligned}$$

et la série géométrique du terme général  $\frac{|t|^k}{s^k}$  converge. Bref la série du terme général  $\int_{a_i}^{a_{i+1}} |f_k(x)| \, dx$  converge

Donc d'après le théorème de la convergence dominée, on peut intégrer terme à terme, soit

$$\begin{aligned} \int_{a_i}^{a_{i+1}} e^{tx} f(x) dx &= \int_{a_i}^{a_{i+1}} \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{t^k x^k}{k!} f(x) dx \\ &= \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{t^k}{k!} \int_{a_i}^{a_{i+1}} x^k f(x) dx \end{aligned}$$

Ceci vrai pour tout  $i \in \llbracket 0, r-1 \rrbracket$ , alors on conclut par la relation de Chasles que, pour tout  $t \in ]-s, s[$ ,  $M_X(t) = \sum_{k=0}^{+\infty} \mathbb{E}(X^k) \frac{t^k}{k!}$

**Remarque :** On ne peut pas appliquer le théorème d'intégration terme à terme sur  $\mathbb{R}$ , car  $f$  n'est pas forcément continue par morceaux sur  $\mathbb{R}$

(d)  $M_X$  est développable en série entier en 0, alors elle est de classe  $\mathcal{C}^\infty$  sur  $]-s, s[$  et

$$\forall k \in \mathbb{N}, \quad \frac{M_X^{(k)}(0)}{k!} = \frac{\mathbb{E}(X^k)}{k!}$$