

CONCOURS NATIONAL MAROCAIN - Session 2016
Corrigé de l'épreuve de mathématiques I Filière MP

Problème : 2

Partie I

1. Si Z suit la loi de Bernoulli de paramètre p , alors $Z(\Omega) = \{0, 1\}$ et $P(Z = 1) = p$, $P(Z = 0) = 1 - p$. Donc par, le théorème de transfert,

$$\forall t \in \mathbb{R}, M_Z(t) = pe^t + 1 - p.$$

2. Par, le théorème de transfert, $\forall t \in \mathbb{R}$, $M_X(t) = \sum_{j=1}^r p_j e^{tx_j}$ et donc M_X est de classe C^∞ sur \mathbb{R} et

$$\forall k \in \mathbb{N}, \forall t \in \mathbb{R}, M_X^{(k)}(t) = \sum_{j=1}^r p_j x_j^k e^{tx_j}.$$

D'où $\forall k \in \mathbb{N}$, $M_X^{(k)}(0) = E(X^k)$.

3. (a) φ_X est bien définie sur \mathbb{R}^* car M_X est strictement positive sur \mathbb{R} puisque :

- $\forall t \in \mathbb{R}, \forall j \in \llbracket 1, r \rrbracket, e^{tx_j} > 0$
- $\exists i \in \llbracket 1, r \rrbracket, p_i > 0$ puisque $\sum_{j=1}^r p_j = 1$

Soit $t \in \mathbb{R}^*$.

$$M_X(t) = \sum_{j=1}^r p_j e^{tx_j} = \sum_{j=1}^r p_j \left(1 + x_j t + \frac{x_j^2}{2} t^2 + o_{t \rightarrow 0}(t) \right) = 1 + E(X)t + \frac{E(X^2)}{2} t^2 + o_{t \rightarrow 0}(t^2)$$

Donc $\varphi_X(t) = E(X) + \frac{V(X)}{2} t + o_{t \rightarrow 0}(t)$. D'où $\lim_{t \rightarrow 0} \varphi_X(t) = E(X)$. Donc φ_X est prolongeable par continuité en 0

- (b) D'après la question précédente φ_X admet un développement limité d'ordre 1 en 0, donc elle est dérivable en 0 et $\varphi_X'(0) = \frac{V(X)}{2}$.

- (c) i. Soit $u \leq 0$. D'après la formule de Taylor-Lagrange à l'ordre 3, il existe $c \in]u, 0[$ tel que :

$$e^u - 1 - u - \frac{1}{2}u^2 = \frac{1}{3!}u^3 e^c \leq 0 \text{ car } u \leq 0.$$

D'où $\forall u \leq 0, e^u \leq 1 + u + \frac{1}{2}u^2$.

- ii. Soit $t \geq 0$. On a, pour tout $j \in \llbracket 1, r \rrbracket, tx_j \leq 0$, donc, d'après la question précédente,

$$M_X(t) \leq \sum_{j=1}^r p_j \left(1 + tx_j + \frac{1}{2}x_j^2 t^2 \right) = 1 + E(X)t + \frac{t^2}{2} V(X)$$

Et comme $\forall x > -1, \ln(1+x) \leq x$, alors

$$\varphi_X(t) \leq E(X) + \frac{t}{2} V(X) \leq E(X) + \frac{t}{2} E(X^2) \text{ car } V(X) = E(X^2) - E^2(X) \leq E(X^2).$$

(d) i. Considérons l'endomorphisme ϕ de $C^\infty(\mathbb{R})$ définie par : $\forall f \in C^\infty(\mathbb{R}), \phi(f) = f'$.
 On a, pour tout $i \in \llbracket 1, r \rrbracket$, f_i n'est pas nulle et $\phi(f_i) = x_i f_i$, donc f_i est un vecteur propre de ϕ associé à la valeur propre x_i . Et comme les x_i sont deux à deux distinctes, alors (f_1, \dots, f_r) est libre.

ii. Dans cette question on n'a oublié de dire que $X(\Omega) = Y(\Omega) = \{x_1, \dots, x_r\}$.

\implies C'est évident.

\impliedby On pose, pour tout $j \in \llbracket 1, r \rrbracket$, $p_j = P(X = x_j)$ et $q_j = P(Y = x_j)$.

On a $\forall t \in \mathbb{R}^*$, $\varphi_X(t) = \varphi_Y(t)$, donc $\forall t \in \mathbb{R}^*$, $M_X(t) = M_Y(t)$, c-à-d $\sum_{k=1}^r (p_k - q_k) f_k = 0$. Et comme la famille (f_1, \dots, f_r) est libre, alors $j \in \llbracket 1, r \rrbracket$, $p_j = q_j$. D'où ont la même loi.

(e) Puisque X et Y sont indépendantes, alors $\forall t \in \mathbb{R}$, e^{tX} et e^{tY} le sont aussi. Donc $E(e^{t(X+Y)}) = E(e^{tX} e^{tY}) = E(e^{tX}) E(e^{tY})$. D'où $\varphi_{X+Y} = \varphi_X + \varphi_Y$

(f) Le résultat de la question précédente se généralise, par récurrence, à un nombre fini de variables aléatoires discrètes finies mutuellement indépendantes.

Comme X suit la loi binomiale de paramètres s et p , alors on peut voir X comme somme de s variables aléatoires X_1, \dots, X_s qui ont même loi de Bernoulli de paramètre p .

Donc, d'après la question précédente, $\varphi_X = \sum_{j=1}^s \varphi_{X_j} = s\varphi_{X_1}$. Donc

$$\forall t \in \mathbb{R}, M_X(t) = (M_{X_1})^s = (pe^t + 1 - p)^s.$$

(g)

$$\begin{aligned} X \text{ et } -X \text{ sont symétriques} &\iff X \text{ et } -X \text{ ont même loi} \\ &\iff \varphi_X = \varphi_{-X} \text{ (d'après I.3.d.ii)} \\ &\iff \forall t \in \mathbb{R}^*, \varphi_X(t) = \frac{1}{t} \ln(E(e^{-tX})) \text{ et } \varphi_X(0) = 0 \\ &\iff \forall t \in \mathbb{R}^*, \varphi_X(-t) = -\frac{1}{t} \ln(E(e^{tX})) \text{ et } \varphi_X(0) = 0 \\ &\iff \forall t \in \mathbb{R}, \varphi_X(t) = -\varphi_X(-t) \\ &\iff \varphi_X \text{ est impaire} \end{aligned}$$

4. (a) Soit $(n, t) \in \mathbb{N}^* \times \mathbb{R}^*$.

$$M_{S_n^*}(t) = E\left(e^{tS_n^*}\right) = e^{-t \frac{E(S_n)}{\sigma(S_n)}} E\left(e^{t \frac{S_n}{\sigma(S_n)}}\right)$$

Or

$$E(S_n) = E\left(\sum_{k=1}^n X_k\right) = \sum_{k=1}^n E(X_k) = nm$$

et puisque les X_k sont mutuellement indépendantes, alors :

$$V(S_n) = V\left(\sum_{k=1}^n X_k\right) = \sum_{k=1}^n V(X_k) = n\sigma^2.$$

Donc $M_{S_n^*}(t) = e^{-t \frac{m\sqrt{n}}{\sigma}} E\left(e^{t \frac{S_n}{\sigma\sqrt{n}}}\right)$. D'où

$$\varphi_{S_n^*}(t) = -\frac{m\sqrt{n}}{\sigma} + \varphi_{\frac{S_n}{\sigma\sqrt{n}}}(t)$$

Et puisque les X_k sont mutuellement indépendantes, alors les $\frac{X_k}{\sigma\sqrt{n}}$ le sont aussi et, d'après I.3.e, on a :

$$\varphi_{\frac{S_n}{\sigma\sqrt{n}}}(t) = \sum_{k=1}^n \varphi_{\frac{X_k}{\sigma\sqrt{n}}}(t) = n\varphi_{\frac{X}{\sigma\sqrt{n}}}(t)$$

Or,

$$\begin{aligned} \varphi_{\frac{X}{\sigma\sqrt{n}}}(t) &= \frac{1}{\sigma\sqrt{n}} \frac{1}{\sigma\sqrt{n}} \ln\left(E\left(e^{\frac{t}{\sigma\sqrt{n}X}}\right)\right) \\ &= \frac{1}{\sigma\sqrt{n}} \varphi_X\left(\frac{t}{\sigma\sqrt{n}}\right) \end{aligned}$$

D'où

$$\varphi_{S_n^*}(t) = -\frac{m\sqrt{n}}{\sigma} + \frac{\sqrt{n}}{\sigma} \varphi_X\left(\frac{t}{\sigma\sqrt{n}}\right).$$

(b) Quand $n \rightarrow +\infty$, $\varphi_X\left(\frac{t}{\sigma\sqrt{n}}\right) = m + \frac{t\sigma}{2\sqrt{n}} + o\left(\frac{1}{\sqrt{n}}\right)$.

Donc

$$\varphi_{S_n^*}(t) = \frac{t}{2} + o(1) \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} \frac{t}{2}.$$

Partie II

1. (a) Soit $x \in \mathbb{R}$. Comme $b \in]a, c[$, alors $\exists \lambda \in]0, 1[$, $b = \lambda a + (1 - \lambda)c$ ($\lambda = \frac{c-b}{c-a}$).

Or exp est convexe, donc $e^{bx} \leq \lambda e^{ax} + (1 - \lambda)e^{cx} \leq e^{ax} + e^{cx}$.

(b) On pose $X(\Omega) = \{x_n \mid n \in \mathbb{N}\}$ et $\forall n \in \mathbb{N}$, $P(X = x_n) = p_n$. On a $\forall t \in I_X$, $M_X(t) = \sum_{n=0}^{+\infty} p_n e^{tx_n}$.

— Comme $\sum_{n=0}^{+\infty} p_n = 1$, alors $0 \in I_X$.

— Soit $a, c \in I_X$ tel que $a < c$ et $b \in]a, c[$. Alors $M_X(a)$ et $M_X(c)$ existent. Or, d'après la question précédente, $\forall n \in \mathbb{N}$, $e^{bx_n} \leq e^{ax_n} + e^{cx_n}$, donc $M_X(b)$ existe et par suite $b \in I_X$.

Donc I_X est un intervalle de \mathbb{R} contenant 0.

2. On a $Y(\Omega) = \mathbb{N}$, $\forall n \in \mathbb{N}$, $P(Y = n) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^n}{n!}$. Soit $t \in \mathbb{R}$, on pose $a_n(t) = e^{-\lambda} \frac{(e^t \lambda)^n}{n!} > 0$.

Comme $\frac{a_{n+1}(t)}{a_n(t)} = \frac{\lambda e^t}{n+1} \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 0 < 1$, donc, d'après la règle de D'Alembert $M_Y(t)$ existe pour tout $t \in \mathbb{R}$ et

$$M_Y(t) = \sum_{n=0}^{+\infty} e^{-\lambda} \frac{(e^t \lambda)^n}{n!} = e^{\lambda(e^t - 1)}$$

3. (a) On a, pour tout $n \in \mathbb{N}$, u_n est de classe \mathcal{C}^∞ sur $] -\alpha, \alpha[$ et on a

$$\forall (k, n, t) \in \mathbb{N} \times \mathbb{N} \times] -\alpha, \alpha[, \quad u_n^{(k)} = P(X = x_n) x_n^k e^{tx_n}$$

et Donc

$$\forall (k, n, t) \in \mathbb{N} \times \mathbb{N} \times] -\alpha, \alpha[, \quad |u_n^{(k)}| \leq P(X = x_n) |x_n|^k e^{\alpha|x_n|}$$

car $\forall (n, t) \in \mathbb{N} \times] -\alpha, \alpha[, \quad |tx_n| \leq \alpha|x_n|$.

(b) Soit $k \in \mathbb{N}$. D'après la question précédente,

$$\forall (n, t) \in \mathbb{N} \times] -\alpha, \alpha[, \quad |u_n^{(k)}(t)| \leq |x_n|^k e^{-\delta|x_n|} P(X = x_n) e^{\rho|x_n|} \quad \text{où } \delta = \rho - \alpha > 0$$

Or si $k \geq 1$, la fonction $t \mapsto t^k e^{-\delta t}$ admet sur $[0, +\infty[$ un maximum absolu en $\frac{\delta}{k} > 0$, qu'on le note $N_k > 0$.

Sinon, $u_n(t) \leq P(X = x_n) e^{\rho|x_n|}$. Donc $M_k = \max(1, N_k)$ convient.

(c) On a :

— $\sum_{n \geq 0} u_n$ converge simplement sur $] -a, a[$.

— $\forall n \in \mathbb{N}$, u_n est de classe \mathcal{C}^∞ sur $] -a, a[$.

— D'après la question précédente, $\forall \alpha > 0$ tel que $[-\alpha, \alpha] \subset] -a, a[$ et $\rho \in]\alpha, a[$,

$$\forall k \in \mathbb{N}, \exists M_k > 0, \forall (n, t) \in \mathbb{N} \times] -\alpha, \alpha[, \quad |u_n^{(k)}| \leq M_k P(X = x_n) k e^{\rho|x_n|}$$

Or $\sum_{n \geq 0} P(X = x_n) k e^{\rho|x_n|}$ est convergente car $\rho \in I_X$. Donc $\forall k \in \mathbb{N}$, $\sum_{n \geq 0} u_n^{(k)}$ converge normalement sur

$[-\alpha, \alpha]$

Donc M_X est de classe \mathcal{C}^∞ sur $] -a, a[$ et

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

En particulier $M_X^{(k)}(0) = \sum_{n=0}^{+\infty} P(X = x_n) x_n^k$. D'où $E(X^k)$ existe et $M_X^{(k)}(0) = E(X^k)$.

4. Puisque Y suit la loi de Poisson de paramètre λ , alors M_Y est définie sur \mathbb{R} et $\forall t \in \mathbb{R}$, $M_Y(t) = e^{\lambda(e^t-1)}$. Donc, d'après la question précédente, $E(Y)$ et $E(Y^2)$ existent et $E(Y) = M'_Y(0) = \lambda$ et $E(Y^2) = M''_Y(0) = \lambda(1 + \lambda)$ et donc

$$V(Y) = E(Y^2) - (E(Y))^2 = \lambda.$$

Partie III

1. Comme dans la question I.3.e.

2. (a) Le résultat est trivialement vérifié pour $t = 0$. Donc il suffit de le démontrer par récurrence sur $k \in \mathbb{N}^*$ pour tout $t > 0$.

— Pour $k = 1$, puisque la fonction $t \mapsto e^{st}$ est convexe sur $[0, +\infty[$ donc $st \leq 1 + st \leq e^{st}$.

— Soit $k \geq 1$. Supposons que la propriété est vraie pour k et montrons la pour $k + 1$.

— Considérons la fonction ϕ_{k+1} définie sur $[0, +\infty[$ par : $\phi_{k+1}(t) = (k+1)!e^{st} - (st)^{k+1}$. ϕ_{k+1} est classe \mathcal{C}^∞ sur $[0, +\infty[$ et $\forall t \geq 0$, $\phi'_{k+1}(t) = (k+1)s(k!e^{st} - (st)^k) \geq 0$ (d'après l'hypothèse de récurrence.) Donc

ϕ_{k+1} est croissante sur $[0, +\infty[$. D'où $\forall t \geq 0$, $\phi'_{k+1}(t) \geq \phi'_{k+1}(0) = (k+1)!$ c-à-d $(k+1)!e^{st} \geq (st)^{k+1}$. Et la récurrence est établie.

(b) Soit $k \in \mathbb{N}^*$ et f la fonction de densité de X . On a $\forall t \in \mathbb{R}$, $|t|^k \leq \frac{k!}{s^k} e^{s|t|}$ et $\int_{-\infty}^{+\infty} e^{s|t|} f(t) dt < +\infty$ car $s \in I_X$. Donc $E(|X|^k)$ est fini.

(c) On a pour tout $t \in]-s, s[$:

$$M_X(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{tu} f(u) du = \int_{-\infty}^{+\infty} \left(\sum_{n=0}^{+\infty} \frac{(tu)^n}{n!} f(u) \right) du.$$

On pose, pour tout $n \in \mathbb{N}$, $f_n : u \mapsto \frac{(tu)^n}{n!} f(u)$

— $\forall n \in \mathbb{N}$, f_n est continue par morceaux intégrable sur \mathbb{R} (d'après la question III.2.a)

— $\sum_{n \geq 0} f_n$ converge simplement sur \mathbb{R} vers la fonction $g : u \mapsto e^{tu} f(u)$ qui est continue par morceaux et intégrable sur \mathbb{R} car $t \in]-s, s[\subset I_X$

— $\forall n \in \mathbb{N}$, $\int_{-\infty}^{+\infty} |f_n(u)| du = \frac{|t|^n}{n!} \int_{-\infty}^{+\infty} |u|^n f(u) du = \frac{E(|tX|^n)}{n!}$

($\forall t \in]-s, s[$, $E(|tX|)$ existe puisque : $[-s, s] \subset I_X$ avec $s > 0$, et $\exp(a|X|) < \exp(sX) + \exp(-sX)$ on en déduit que $E(\exp(a|X|))$ existe, et donc $E(\exp|tX|)$ existe pour tout $|t| \leq s$.)

— $\sum_{n \geq 0} \frac{E(|tX|^n)}{n!}$ converge vers $\exp(E(|tX|))$.

Donc, d'après le théorème d'intégration terme à terme,

$$\forall t \in]-s, s[, M_X(t) = \sum_{n=0}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} f_n(u) du = \sum_{n=0}^{+\infty} \left(\int_{-\infty}^{+\infty} u^n f(u) du \right) \frac{t^n}{n!} = \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{E(X^n)}{n!} t^n.$$

(d) D'après la question précédente M_X est développable en série entière en 0 et donc $\forall k \in \mathbb{N}$, $M_X^{(k)}(0) = E(X^k)$.

FIN

