

## TD entraînement n°6. Corrigé

1. Posons  $u_n = \frac{n^r z^n}{n!}$ . On a  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \left| \frac{u_{n+1}}{u_n} \right| = 0$ . Par de D'Alembert, la série converge pour tout  $z$ .

2. On utilise le théorème du transfert : On a  $\forall n \in \mathbb{N}$ ,  $\frac{n^r}{x^r} P(Y_x = n) = \frac{n^r}{n!} x^{n-r} e^{-x}$ .

La série  $\sum \frac{n^r}{n!} x^{n-r} e^{-x} = \frac{e^{-x}}{x^r} \sum \frac{n^r}{n!} x^n$  converge d'après la question 1).

Par le théorème du transfert,  $(Z_x)^r$  est donc d'espérance finie, et  $E((Z_x)^r) = \frac{e^{-x}}{x^r} \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{n^r}{n!} x^n$ .

Comme  $r$  n'est pas nul, le terme en  $n = 0$  est nul. Donc  $E((Z_x)^r) = \frac{e^{-x}}{x^r} S_r(x)$ .

3. On sait par le cours que  $E(X_x) = V(X_x) = x$ .

Donc  $E(Z_x) = 1$  et  $V(Z_x) = \frac{1}{x}$ . On utilise alors l'inégalité de Bienaymé-Tchebychev :

$$P(|Z_x - 1| \geq x^{-1/3}) \leq \frac{V(Z_x)}{x^{-2/3}} = \frac{1}{x^{1/3}} \rightarrow 0 \text{ lorsque } x \rightarrow +\infty$$

4. On a  $P(Z_x \geq 1 - x^{-1/3}) = P((Z_x)^r \geq (1 - x^{-1/3})^r)$ , car tous les termes considérés sont positifs.

Par l'inégalité de Markov,  $P((Z_x)^r \geq (1 - x^{-1/3})^r) \leq \frac{E((Z_x)^r)}{(1 - x^{-1/3})^r}$ , qui est l'inégalité demandée.

D'autre part,  $P(Z_x < 1 - x^{-1/3}) \leq P(|Z_x - 1| \geq x^{-1/3})$ . Par 3), on a donc  $\lim_{x \rightarrow +\infty} P(Z_x < 1 - x^{-1/3}) = 0$ .

Donc  $\lim_{x \rightarrow +\infty} P(Z_x \geq 1 - x^{-1/3}) = 1$ . On conclut en notant qu'on a aussi  $\lim_{x \rightarrow +\infty} (1 - x^{-1/3})^r = 1$ .

5. Considérons  $H_N(z) = \prod_{k=0}^{N-1} (z - k)$  polynôme d'indéterminée  $z$ . On a  $Y_{x,N} = H_N(X_x)$ .

On considère la série  $\sum_{n=0}^{+\infty} H_N(n) P(X_n = n) = \sum n(n-1)\dots(n-N+1) \frac{x^n}{n!} e^{-x}$ .

Cette série converge, donc par le théorème du transfert,  $Y_{x,N}$  est d'espérance finie.

On a  $E(Y_{x,N}) = \sum_{n=N}^{+\infty} n(n-1)\dots(n-N+1) \frac{x^n}{n!} e^{-x} = \sum_{n=N}^{+\infty} \frac{x^{n-N}}{(n-N)!} e^{-x} = x^N \sum_{m=0}^{+\infty} \frac{x^m}{m!} e^{-x} = x^N$ .

Mieux : On a en fait pour toute v.a. entière de moment d'ordre  $N$  fini :

$E(H_N(X)) = G_X^{(N)}(1)$ , car  $\forall t \in [-1, 1]$ ,  $G_X^{(N)}(t) = \sum_{n=N}^{+\infty} n(n-1)\dots(n-N+1) P(X = n) t^{n-N}$ .

Ici,  $G_{X_x}(t) = \exp(x(t-1))$ , donc  $G_X^{(N)}(1) = x^N$ .

6. Les polynômes  $H_0, \dots, H_N$  sont des polynômes de degrés échelonnés, donc forment une base de  $\mathbb{R}_N[Z]$ .

Donc  $Z^N \in \text{Vect}(H_0, H_1, \dots, H_N)$ , c'est-à-dire qu'il existe  $(a_k)_{1 \leq k \leq N}$  tels que  $Z^N = \sum_{k=0}^N a_k H_k(Z)$ .

En considérant les termes en  $Z^N$ , on a  $a_N = 1$ . Comme  $Z^N = \sum_{k=0}^N a_k H_k(Z)$ , alors  $(X_x)^N = \sum_{k=0}^N a_k Y_{x,k}$ .

b) On a  $E((Z_x)^N) = \frac{1}{x^N} \sum_{k=0}^N a_k E(Y_{x,k})$ .

Or, par 5), on a  $E(Y_{x,k}) = x^k$ . Donc  $E((Z_x)^N) = \frac{1}{x^N} \sum_{k=0}^N a_k x^k = a_N + O_{+\infty} \left( \frac{1}{x} \right) = 1 + O_{+\infty} \left( \frac{1}{x} \right)$ .

7. a) On étudie la fonction  $\varphi : t \mapsto t^s - s(t-1) - 1$  sur  $]0, +\infty[$ .

On a  $\varphi'(t) = s(t^{s-1} - 1)$ . Comme  $s-1 < 0$ , alors  $\varphi$  décroît sur  $]0, 1]$  et croît sur  $[1, +\infty[$ .

Comme  $\varphi(1) = 1$ , alors  $\varphi$  est positive.

Remarque : En fait,  $\varphi$  est convexe ( $\varphi'' > 0$ ), donc  $\varphi$  est au-dessus de sa tangente en  $t = 1$ .

b) On a donc  $(Z_x)^r = (Z_x)^N (Z_x)^s \leq s(Z_x)^N (Z_x - 1) + (Z_x)^N = (1-s)(Z_x)^N + s(Z_x)^{N+1}$ .

8. Par 6), on a  $\forall N \in \mathbb{N}$ ,  $E((Z_x)^N) \rightarrow 1$  lorsque  $x \rightarrow +\infty$ . Donc  $\lim_{x \rightarrow +\infty} (1-s)(Z_x)^N + s(Z_x)^{N+1} = 1$ .

En utilisant les inégalités du 7) b) et du 4), on obtient par pincement  $\lim_{x \rightarrow +\infty} E((Z_x)^r) = 1$ .

Par 2),  $E((Z_x)^r) = \frac{e^{-x}}{x^r} S_r(x)$ , donc  $S_r(x) \sim_{x \rightarrow +\infty} x^r e^x$ .

## Exercice B

Par Bienaymé-Tchebychev, on a  $\lim_{n \rightarrow +\infty} P(|X - \mu| \geq \alpha) = 0$ .

Or, par le lemme ci-dessous, on a  $|E(f(X_n)) - f(\mu)| \leq \varepsilon + 2 \|f\|_\infty P(|X_n - \mu| \geq \alpha)$ .

Donc pour  $n$  assez grand,  $|E(f(X_n)) - f(\mu)| \leq 2\varepsilon$ . D'où le résultat.

*Lemme* : Soit  $X$  une variable aléatoire réelle.

On a  $|E(f(X)) - f(\mu)| \leq \varepsilon + 2 \|f\|_\infty P(|X - \mu| \geq \alpha)$ .

*dem du lemme* : On a  $|E(f(X)) - f(\mu)| = |E(f(X) - f(\mu))| \leq E(|f(X) - f(\mu)|)$

On a donc  $|E(f(X)) - f(\mu)| \leq E(Y)$ , où  $Y = |f(X) - f(\mu)| \leq 2 \|f\|_\infty$  et  $Y$  est bien d'espérance bornée.

Considérons  $A$  l'événement  $|X - \mu| \leq \alpha$ .

On a alors  $Y = Y \cdot 1_A + Y \cdot 1_{\bar{A}} \leq \varepsilon \cdot 1_A + 2 \|f\|_\infty \cdot 1_{\bar{A}}$ .

Donc  $E(Y) \leq \varepsilon P(A) + 2 \|f\|_\infty P(\bar{A}) \leq \varepsilon + 2 \|f\|_\infty P(\bar{A})$ , d'où le résultat.