

Question 2 HEC 2011 S 1152

Soit $(X_k)_{k \in \mathbb{N}^*}$ une suite de variables aléatoires définies sur le même espace probabilisé (Ω, \mathcal{A}, P) i.i.d..

On suppose que, pour tout k dans \mathbb{N}^* , la variable aléatoire X_k suit une loi uniforme sur le segment $[0, 1]$.

On pose $Y_n = \text{Max}(X_1, X_2, \dots, X_n)$. Étudier la convergence de la suite $(Y_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$.

Cours Théorème de d'Alembert-Gauss

Soit $n \in \mathbb{N}^*$. Notons F_{Y_n} la fonction de répartition de Y_n .

Y_n prend ses valeurs dans $[0, 1]$. Ainsi $\forall x \in]-\infty, 0[$, $F_{Y_n}(x) = 0$ et

$\forall x \in [1, +\infty[$, $F_{Y_n}(x) = 1$.

Soit $x \in]0, 1[$, $F_{Y_n}(x) = P(Y_n \leq x) = P(\text{Max}(X_1, X_2, \dots, X_n) \leq x)$.

$$F_{Y_n}(x) = P(\{X_1 \leq x\} \cap \{X_2 \leq x\} \cap \dots \cap \{X_n \leq x\}) = P(X_1 \leq x) P(X_2 \leq x) \dots P(X_n \leq x).$$

\uparrow X_1, X_2, \dots, X_n sont i.i.d. et ont la même loi

$\forall x \in]0, 1[$, $P(X_k \leq x) = x$ car $X_k \in]0, 1[$ et X_k suit la loi uniforme sur $[0, 1]$.

Donc $F_{Y_n}(x) = x^n$.

$$\forall x \in \mathbb{R}, F_{Y_n}(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \in]-\infty, 0[\\ x^n & \text{si } x \in]0, 1[\\ 1 & \text{si } x \in [1, +\infty[\end{cases} \quad \text{et ceci pour tout } n \in \mathbb{N}^*.$$

$$\text{Alors } \forall x \in \mathbb{R}, \lim_{n \rightarrow +\infty} F_{Y_n}(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \in]-\infty, 0[\\ 0 & \text{si } x \in]0, 1[\\ 1 & \text{si } x \in [1, +\infty[\end{cases}$$

$$\text{Donc } \forall x \in \mathbb{R}, \lim_{n \rightarrow +\infty} F_{Y_n}(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \in]-\infty, 1[\\ 1 & \text{si } x \in [1, +\infty[\end{cases}$$

Soit Y la variable aléatoire sur $(\mathbb{R}, \mathcal{B}, P)$ constante égale à 1. Soit F_Y sa fonction de répartition. $\forall x \in \mathbb{R}$, $F_Y(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \in]-\infty, 1[\\ 1 & \text{si } x \in [1, +\infty[\end{cases}$.

Si $x \in \mathbb{R}$, F_Y est continue en x si et seulement si $x \neq 1$.

De plus $\forall x \in \mathbb{R} \setminus \{1\}$, $\lim_{n \rightarrow +\infty} F_{Y_n}(x) = F_Y(x)$.

Alors $(Y_n)_{n \geq 1}$ converge en loi vers Y c'est à dire vers la variable aléatoire sur $(\mathbb{R}, \mathcal{B}, P)$ constante et égale à 1.

Question 6 HEC 2011 S 1175

On considère une suite $(U_n)_{n \geq 1}$ de variables aléatoires indépendantes sur (Ω, \mathcal{A}, P) et suivant toutes une loi uniforme sur le segment $[0, \theta]$.

$$\forall n \in \mathbb{N}^*, X_n = \text{Max}(U_1, U_2, \dots, U_n).$$

Q1. Prouver que la suite $(X_n)_{n \geq 1}$ converge en probabilité vers θ .

Q2. Étudier la convergence en loi de $Y_n = n(\theta - X_n)$.

Question de cours : Caractériser les isomorphismes d'espaces vectoriels de dimensions finies.

Q1) Soit $\varepsilon \in \mathbb{R}_+^*$. Soit $n \in \mathbb{N}^*$.

$$P(|X_n - \theta| \geq \varepsilon) = P(X_n - \theta \geq \varepsilon) + P(X_n - \theta \leq -\varepsilon) = P(X_n \geq \theta + \varepsilon) + P(X_n \leq \theta - \varepsilon)$$

X_n prend ses valeurs dans $[0, \theta]$ donc $P(X_n \geq \theta + \varepsilon) = 0$.

$$P(X_n \leq \theta - \varepsilon) = P(\text{Max}(U_1, U_2, \dots, U_n) \leq \theta - \varepsilon) = P(U_1 \leq \theta - \varepsilon \cap U_2 \leq \theta - \varepsilon \cap \dots \cap U_n \leq \theta - \varepsilon)$$

Pour l'indépendance on obtient : $P(X_n \leq \theta - \varepsilon) = P(U_1 \leq \theta - \varepsilon) P(U_2 \leq \theta - \varepsilon) \dots P(U_n \leq \theta - \varepsilon)$.

U_1, U_2, \dots, U_n ayant même loi on obtient : $P(X_n \leq \theta - \varepsilon) = (P(U_1 \leq \theta - \varepsilon))^n$.

$$P(|X_n - \theta| \geq \varepsilon) = (P(U_1 \leq \theta - \varepsilon))^n.$$

1^{er} cas. $\theta - \varepsilon < 0$. $\forall n \in \mathbb{N}^*$, $P(|X_n - \theta| \geq \varepsilon) = 0^n = 0$. En $n \rightarrow +\infty$ $P(|X_n - \theta| \geq \varepsilon) = 0$!

2nd cas. $\theta - \varepsilon \geq 0$. Alors $\theta - \varepsilon \in [0, \theta]$.

$$\forall n \in \mathbb{N}^*, P(|X_n - \theta| \geq \varepsilon) = (P(U_1 \leq \theta - \varepsilon))^n = \left(\frac{\theta - \varepsilon}{\theta}\right)^n = \left(1 - \frac{\varepsilon}{\theta}\right)^n$$

Or $1 - \frac{\varepsilon}{\theta} \in [0, 1[$ (car $0 < \frac{\varepsilon}{\theta} \leq 1$) donc en $n \rightarrow +\infty$ $\left(1 - \frac{\varepsilon}{\theta}\right)^n = 0$.

Alors en $n \rightarrow +\infty$ $P(|X_n - \theta| \geq \varepsilon) = 0$

$\forall \varepsilon \in \mathbb{R}_+^*$, en $n \rightarrow +\infty$ $P(|X_n - \theta| \geq \varepsilon) = 0$. $(X_n)_{n \geq 1}$ converge en probabilité vers la

variable aléatoire certaine égale à θ .

Q2) Soit $n \in \mathbb{N}^*$. Notons F_n la fonction de répartition de Y_n .

Y_n prend ses valeurs dans $[0, n\theta]$. Alors $\forall x \in]-\infty, 0[$, $F_n(x) = 0$ et

$\forall x \in [n\theta, +\infty[$, $F_n(x) = 1$.

Soit $x \in [0, n\theta[$. $F_n(x) = P(Y_n \leq x) = P(n(\theta - X_n) \leq x) = P(\theta - X_n \leq \frac{x}{n}) = P(\theta - \frac{x}{n} \leq X_n)$.

$$F_n(x) = 1 - P(X_n < \theta - \frac{x}{n}) = 1 - P(U_1 < \theta - \frac{x}{n} \mid \cap U_2 < \theta - \frac{x}{n} \mid \dots \cap U_n < \theta - \frac{x}{n} \mid).$$

Pour l'indépendance de U_1, U_2, \dots, U_n (i.i.d) : $F_n(x) = 1 - P(U_1 < \theta - \frac{x}{n} \mid P(U_2 < \theta - \frac{x}{n} \mid \dots P(U_n < \theta - \frac{x}{n} \mid)$.

$$\text{Car } \forall k \in \{1, n\}, U_k \in U([0, \theta]) \text{ donc } \forall k \in \{1, n\}, P(U_k < \theta - \frac{x}{n} \mid = P(U_k \leq \theta - \frac{x}{n} \mid) = \frac{\theta - \frac{x}{n} - 0}{\theta - 0} = 1 - \frac{x}{n\theta}$$

$$\text{Alors } F_n(x) = 1 - (1 - \frac{x}{n\theta})^n.$$

$$\forall x \in \mathbb{R}, F_n(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \in]-\infty, 0[\\ 1 - (1 - \frac{x}{n\theta})^n & \text{si } x \in [0, n\theta[\\ 1 & \text{si } x \in [n\theta, +\infty[. \end{cases} \text{ et ceci pour tout } n \text{ dans } \mathbb{N}^*.$$

$$\forall x \in]-\infty, 0[, \lim_{n \rightarrow +\infty} F_n(x) = 0.$$

$$\forall n \in \mathbb{N}^*, F_n(0) = 0 \text{ donc } \lim_{n \rightarrow +\infty} F_n(0) = 0.$$

Soit $x \in]0, +\infty[$. Posons $n_0 = \text{Ent}(\frac{x}{\theta}) + 1$. $n_0 > \frac{x}{\theta}$; $x < n_0\theta$.

$\forall n \in [n_0, +\infty[$, $n > n_0$! $\forall n \in [n_0, +\infty[$, $n\theta \geq n_0\theta > x$.

$$\text{Alors } \forall n \in [n_0, +\infty[, F_n(x) = 1 - (1 - \frac{x}{n\theta})^n = 1 - e^{n \ln(1 - \frac{x}{n\theta})}.$$

\uparrow $1 - \frac{x}{n\theta} > 0$

$$n \ln(1 - \frac{x}{n\theta}) \sim n(-\frac{x}{n\theta}) = -\frac{x}{\theta}. \text{ Alors } \lim_{n \rightarrow +\infty} (n \ln(1 - \frac{x}{n\theta})) = -\frac{x}{\theta}. \text{ Par continuité}$$

de la fonction exponentielle $e^{-\frac{x}{\theta}}$ il vient $\lim_{n \rightarrow +\infty} e^{n \ln(1 - \frac{x}{n\theta})} = e^{-\frac{x}{\theta}}$.

$$\text{Alors } \lim_{n \rightarrow +\infty} F_n(x) = 1 - e^{-\frac{x}{\theta}}$$

$$\forall x \in \mathbb{R}, \lim_{n \rightarrow +\infty} F_n(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \in]-\infty, 0[\\ 0 & \text{si } x = 0 \\ 1 - e^{-x/\theta} & \text{si } x \in [0, +\infty[\end{cases} \text{ ou } \lim_{n \rightarrow +\infty} F_n(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \in]-\infty, 0[\\ 1 - e^{-x/\theta} & \text{si } x \in [0, +\infty[\end{cases}$$

Ainsi $(Y_n)_{n \geq 1}$ converge en loi vers une variable aléatoire qui suit la

loi exponentielle de paramètre $\frac{1}{\theta}$.

Question 11 S 113 On considère une suite $(X_k)_{k \in \mathbb{N}^*}$ de variables aléatoires indépendantes définies sur un espace probabilisé (Ω, \mathcal{A}, P) , suivant chacune la loi exponentielle de paramètre 1.

Q1 Pour tout n dans \mathbb{N}^* , on note $S_n = \sum_{k=1}^n X_k$.

a) Quelle est la loi de S_n ?

b) Quelle est la limite, quand n tend vers l'infini, de la probabilité $P(S_n \geq n + \sqrt{n})$?

Q2. Pour tout n dans \mathbb{N}^* , on considère une variable aléatoire N_n sur (Ω, \mathcal{A}, P) , indépendante des X_k et dont la loi est donnée par :

$$N_n(\Omega) = \{n, n+1\} \text{ et } P(N_n = n) = P(N_n = n+1) = \frac{1}{2}.$$

a) $n \in \mathbb{N}^*$. Trouver l'espérance et la variance de la variable aléatoire T_n définie par : $\forall \omega \in \Omega, T_n(\omega) = S_{N_n(\omega)}$.

b) Quelle est la limite, quand n tend vers l'infini, de la probabilité $P(T_n \geq n + \sqrt{n})$?

Cours Rappeler la définition du rang d'une matrice. Une matrice carrée et sa transposée ont-elles nécessairement le même rang ?

Q1 a) Soit $n \in \mathbb{N}^*$. X_1, X_2, \dots, X_n sont indépendantes et $\forall k \in \{1, \dots, n\}, X_k \in \mathcal{E}(1)$ ou $X_k \in \mathcal{P}(1, 1)$ ou $X_k \in \mathcal{D}(1)$.

le cœur mathé alors que : $X_1 + X_2 + \dots + X_n \in \mathcal{P}(1, n)$ ou $X_1 + X_2 + \dots + X_n \in \mathcal{D}(n)$.

Soit S_n suit la loi gamma de paramètres 1 et n ou la loi gamma de paramètres n .

b) $(X_k)_{k \geq 1}$ est une suite de variables aléatoires indépendantes, ayant même loi, d'espérance 1 et de variance 1.

Le cœur mathé de la limite centrée mathé alors que $\left(\frac{S_n - E(S_n)}{\sqrt{V(S_n)}} \right)_{n \geq 1}$ converge

en loi vers une variable aléatoire qui suit la loi normale centrée réduite.

Soit ϕ la fonction de répartition d'une variable aléatoire qui suit la loi normale centrée réduite.

$$\forall x \in \mathbb{R}, \lim_{n \rightarrow +\infty} P\left(\frac{S_n - E(S_n)}{\sqrt{V(S_n)}} \leq x \right) = \phi(x). \text{ et } \forall n \in \mathbb{N}^*, \frac{S_n - E(S_n)}{\sqrt{V(S_n)}} \sim \frac{S_n - n}{\sqrt{n}}.$$

$S_n \in \mathcal{P}(1, n)$

$$\text{Alors } \lim_{n \rightarrow +\infty} P\left(\frac{S_n - n}{\sqrt{n}} \leq 1 \right) = \phi(1).$$

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} P(S_n \leq n + \sqrt{n}) = \phi(1).$$

R.

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} P(S_n \geq n + \sqrt{n}) = \lim_{n \rightarrow +\infty} P(S_n > n + \sqrt{n}) = \lim_{n \rightarrow +\infty} (1 - P(S_n \leq n + \sqrt{n})) = 1 - \Phi(1)$$

\uparrow
 $n \rightarrow +\infty$
 S_n et \tilde{a} densité.

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} P(S_n \geq n + \sqrt{n}) = 1 - \Phi(1) = \Phi(-1) \approx 0,1507$$

(Q2) a) Soit $n \in \mathbb{N}^*$. Soit F_{T_n} la fonction de répartition de T_n . Soit $x \in \mathbb{R}$.

$(N_n = n, N_n = n+1)$ et un système complet d'événements

$$\text{Alors } P(T_n \leq x) = P(\{T_n \leq x\} \cap \{N_n = n\}) + P(\{T_n \leq x\} \cap \{N_n = n+1\})$$

$$P(T_n \leq x) = P(S_n \leq x \cap \{N_n = n\}) + P(S_{n+1} \leq x \cap \{N_n = n+1\}).$$

X_1, X_2, \dots, X_{n+1} et N_n sont indépendants donc S_n et N_n (resp. S_{n+1} et N_n) sont indépendants.

$$\text{Alors } F_{T_n}(x) = P(T_n \leq x) = P(S_n \leq x) P(N_n = n) + P(S_{n+1} \leq x) P(N_n = n+1).$$

$$F_{T_n}(x) = \frac{1}{2} [P(S_n \leq x) + P(S_{n+1} \leq x)].$$

Notons F_n et F_{n+1} les fonctions de répartition de S_n et S_{n+1} .

$$\forall x \in \mathbb{R}, F_{T_n}(x) = \frac{1}{2} [F_{S_n}(x) + F_{S_{n+1}}(x)].$$

F_{S_n} et $F_{S_{n+1}}$ sont continues sur \mathbb{R} donc F_{T_n} est continue sur \mathbb{R} .

$$\text{Pour } \forall x \in \mathbb{R}, f_{S_n}(x) = \begin{cases} \frac{e^{-x} x^{n-1}}{(n-1)!} & \text{si } x \in]0, +\infty[\\ 0 & \text{sinon} \end{cases} \quad \text{et}$$

$$\forall x \in \mathbb{R}, f_{S_{n+1}}(x) = \begin{cases} \frac{e^{-x} x^n}{n!} & \text{si } x \in]0, +\infty[\\ 0 & \text{sinon} \end{cases} \quad \text{de } S_n \text{ (resp. } S_{n+1})$$

f_{S_n} (resp. $f_{S_{n+1}}$) est une densité continue sur \mathbb{R}^* . Alors F_{S_n} (resp. $F_{S_{n+1}}$) est au moins de classe \mathcal{C}^1 sur \mathbb{R}^* .

R.

de plus $\forall x \in \mathbb{R}^n$, $F'_{S_n}(x) = f_{S_n}(x)$ et $F'_{S_{n+1}}(x) = f_{S_{n+1}}(x)$.

$$F_{T_n} = \frac{1}{2} [F_{S_n} + F_{S_{n+1}}].$$

Alors F_{T_n} est au moins d.e. dense B' sur \mathbb{R}^n .

ceci a déjà démontré que T_n est une variable aléatoire à densité.

$$\forall x \in \mathbb{R}^n, F'_{T_n}(x) = \frac{1}{2} (F'_{S_n}(x) + F'_{S_{n+1}}(x)) = \frac{1}{2} (f_{S_n}(x) + f_{S_{n+1}}(x)).$$

$$\text{Puis } \forall x \in \mathbb{R}, g_{T_n}(x) = \frac{1}{2} (f_{S_n}(x) + f_{S_{n+1}}(x)).$$

g_{T_n} est positive sur son domaine de définition qui est \mathbb{R} et coïncide avec F'_{T_n} sur \mathbb{R}^n d'ac sur \mathbb{R} puis d'un ensemble fini de points.

Alors g_{T_n} est une densité de T_n .

$E(S_n)$ (resp. $E(S_{n+1})$) existe et vaut n (resp. $n+1$).

Alors $\int_{-\infty}^{+\infty} t f_{S_n}(t) dt$ (resp. $\int_{-\infty}^{+\infty} t f_{S_{n+1}}(t) dt$) converge et vaut n (resp. $n+1$).

Alors $\int_{-\infty}^{+\infty} t \left(\frac{1}{2} (f_{S_n}(t) + f_{S_{n+1}}(t)) \right) dt$ converge et vaut $\frac{1}{2} (n + (n+1))$.

d'ac $\int_{-\infty}^{+\infty} t g_{T_n}(t) dt$ converge et vaut $\frac{2n+1}{2}$.

$E(T_n)$ existe et vaut $\frac{2n+1}{2}$.

S_n et S_{n+1} possèdent un moment d'ordre 2 d'ac $\int_{-\infty}^{+\infty} t^2 f_{S_n}(t) dt$ et $\int_{-\infty}^{+\infty} t^2 f_{S_{n+1}}(t) dt$

convergent.

Alors $\int_{-\infty}^{+\infty} t^2 \left(\frac{1}{2} (f_{S_n}(t) + f_{S_{n+1}}(t)) \right) dt$ converge et vaut $\frac{1}{2} \int_{-\infty}^{+\infty} t^2 f_{S_n}(t) dt + \frac{1}{2} \int_{-\infty}^{+\infty} t^2 f_{S_{n+1}}(t) dt$

d'ac $\int_{-\infty}^{+\infty} t^2 g_{T_n}(t) dt$ converge et vaut $\frac{1}{2} (E(S_n^2) + E(S_{n+1}^2))$.

Alors T_n possède un moment d'ordre 2 qui vaut $\frac{1}{2} [E(S_n^2) + E(S_{n+1}^2)]$

Ainsi T_n possède une variance.

$$V(T_n) = E(T_n^2) - (E(T_n))^2 = \frac{1}{2} [E(S_n^2) + E(S_{n+1}^2)] - \left(\frac{n+1}{2}\right)^2$$

$$V(T_n) = \frac{1}{2} [V(S_n) + (E(S_n))^2 + V(S_{n+1}) + (E(S_{n+1}))^2] - \left(\frac{n+1}{2}\right)^2$$

$$V(T_n) = \frac{1}{2} [n + n^2 + (n+1) + (n+1)^2] - \left(\frac{n+1}{2}\right)^2$$

$$V(T_n) = \frac{1}{2} (n+1)(n+1+(n+1)) - \left(\frac{n+1}{2}\right)^2 = (n+1)^2 - \left(\frac{n+1}{2}\right)^2 = (n+1 + \frac{1}{2})(n+1 - \frac{1}{2})$$

$$V(T_n) = \left(\frac{2n+3}{2} \times \frac{1}{2}\right) = n + \frac{3}{4}$$

$$\underline{\underline{V(T_n) = n + \frac{3}{4}}}$$

T_n est une variable aléatoire à densité.

b) Soit $n \in \mathbb{N}^*$. $P(T_n \geq n + \sqrt{n}) = 1 - P(T_n < n + \sqrt{n}) \stackrel{d}{=} 1 - P(T_n \leq n + \sqrt{n})$

$$P(T_n \geq n + \sqrt{n}) = 1 - F_{T_n}(n + \sqrt{n}) = 1 - \frac{1}{2} [F_{S_n}(n + \sqrt{n}) + F_{S_{n+1}}(n + \sqrt{n})]$$

$$P(T_n \geq n + \sqrt{n}) = 1 - \frac{1}{2} P(S_n \leq n + \sqrt{n}) - \frac{1}{2} P(S_{n+1} \leq n + \sqrt{n})$$

$$P(T_n \geq n + \sqrt{n}) = 1 - \frac{1}{2} P(S_n^* \leq 1) - \frac{1}{2} P(S_{n+1}^* \leq \frac{n + \sqrt{n} - (n+1)}{\sqrt{n+1}}) = 1 - \frac{1}{2} P(S_n^* \leq 1) - \frac{1}{2} P(S_{n+1}^* \leq \frac{\sqrt{n}-1}{\sqrt{n+1}})$$

$$\begin{cases} S_n^* = \frac{S_n - n}{\sqrt{n}} \\ S_{n+1}^* = \frac{S_{n+1} - (n+1)}{\sqrt{n+1}} \end{cases}$$

Rappelons que $\forall k \in \mathbb{R}$, $\lim_{n \rightarrow +\infty} P(S_n^* \leq k) = \lim_{n \rightarrow +\infty} P(S_{n+1}^* \leq k) = \phi(k)$.

Alors $\lim_{n \rightarrow +\infty} P(S_n^* \leq 1) = \phi(1)$. Ne reste plus qu'à trouver $\lim_{n \rightarrow +\infty} P(S_{n+1}^* \leq \frac{\sqrt{n}-1}{\sqrt{n+1}})$.

Notons que $\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{\sqrt{n}-1}{\sqrt{n+1}} = 1$ car $\frac{\sqrt{n}-1}{\sqrt{n+1}} \sim \frac{\sqrt{n}}{\sqrt{n}} = 1 \dots$ et que $\lim_{n \rightarrow +\infty} P(S_{n+1}^* \leq 1) = \phi(1)$

R.

notons d'abord que $\lim_{n \rightarrow +\infty} P(S_{n+1}^{\mathbb{R}} \leq \frac{\sqrt{n-1}}{\sqrt{n+1}}) = \phi(1)$ en utilisant la définition.

Soit $\varepsilon \in \mathbb{R}_+^*$. notons que il existe $n_0 \in \mathbb{N}^*$, $\forall n \in \mathbb{N}^*$, $n \geq n_0 \Rightarrow |P(S_{n+1}^{\mathbb{R}} \leq \frac{\sqrt{n-1}}{\sqrt{n+1}}) - \phi(1)| < \varepsilon$.

ϕ est continue en 1 donc $\exists \eta \in \mathbb{R}_+^*$, $\forall x \in \mathbb{R}$, $|x-1| < \eta \Rightarrow |\phi(x) - \phi(1)| < \frac{\varepsilon}{2}$.

Pour $\alpha = \frac{\varepsilon}{2}$, $1-\alpha \in \mathbb{R}$ et $|(1-\alpha)-1| = |\alpha| = \alpha < \eta$. Alors $|\phi(1-\alpha) - \phi(1)| < \frac{\varepsilon}{2}$.

donc $-\frac{\varepsilon}{2} < \phi(1-\alpha) - \phi(1) < \frac{\varepsilon}{2}$. nous obtenons donc que $-\frac{\varepsilon}{2} + \phi(1) < \phi(1-\alpha)$. (1)

Soit $n \in \mathbb{N}^*$. Notons que $\frac{\sqrt{n-1}}{\sqrt{n+1}} \leq 1$ ($\frac{\sqrt{n-1}}{\sqrt{n+1}} \leq \frac{\sqrt{n}}{\sqrt{n+1}} \leq 1$).

Alors $\{S_{n+1}^{\mathbb{R}} \leq \frac{\sqrt{n-1}}{\sqrt{n+1}}\} \subset \{S_{n+1}^{\mathbb{R}} \leq 1\}$ donc $P(S_{n+1}^{\mathbb{R}} \leq \frac{\sqrt{n-1}}{\sqrt{n+1}}) \leq P(S_{n+1}^{\mathbb{R}} \leq 1)$.

$\lim_{n \rightarrow +\infty} \left(\frac{\sqrt{n-1}}{\sqrt{n+1}}\right) = 1$ donc $\exists n_1 \in \mathbb{N}^*$, $\forall n \in \mathbb{N}^*$, $n \geq n_1 \Rightarrow \left|\frac{\sqrt{n-1}}{\sqrt{n+1}} - 1\right| < \alpha$ car $\alpha \in \mathbb{R}_+^*$.

Alors $\forall n \in \mathbb{N}_{n_1, +\infty} \mathbb{I}$, $1-\alpha < \frac{\sqrt{n-1}}{\sqrt{n+1}} < 1+\alpha$.

donc $\forall n \in \mathbb{N}_{n_1, +\infty} \mathbb{I}$, $\{S_{n+1}^{\mathbb{R}} \leq 1-\alpha\} \subset \{S_{n+1}^{\mathbb{R}} \leq \frac{\sqrt{n-1}}{\sqrt{n+1}}\}$ et $P(S_{n+1}^{\mathbb{R}} \leq 1-\alpha) \leq P(S_{n+1}^{\mathbb{R}} \leq \frac{\sqrt{n-1}}{\sqrt{n+1}})$.

Ainsi $\forall n \in \mathbb{N}_{n_1, +\infty} \mathbb{I}$, $P(S_{n+1}^{\mathbb{R}} \leq 1-\alpha) \leq P(S_{n+1}^{\mathbb{R}} \leq \frac{\sqrt{n-1}}{\sqrt{n+1}}) \leq P(S_{n+1}^{\mathbb{R}} \leq 1)$. (2)

$\lim_{n \rightarrow +\infty} P(S_{n+1}^{\mathbb{R}} \leq 1-\alpha) = \phi(1-\alpha)$ et $\lim_{n \rightarrow +\infty} P(S_{n+1}^{\mathbb{R}} \leq 1) = \phi(1)$.

Alors $\exists n_2 \in \mathbb{N}^*$, $\forall n \in \mathbb{N}^*$, $n \geq n_2 \Rightarrow |P(S_{n+1}^{\mathbb{R}} \leq 1-\alpha) - \phi(1-\alpha)| < \frac{\varepsilon}{2}$.

$\exists n_3 \in \mathbb{N}^*$, $\forall n \in \mathbb{N}^*$, $n \geq n_3 \Rightarrow |P(S_{n+1}^{\mathbb{R}} \leq 1) - \phi(1)| < \varepsilon$.

Alors:

$\forall n \in \mathbb{N}_{n_2, +\infty} \mathbb{I}$, $\phi(1-\alpha) - \frac{\varepsilon}{2} \stackrel{(3)}{<} P(S_{n+1}^{\mathbb{R}} \leq 1-\alpha)$ et $\forall n \in \mathbb{N}_{n_3, +\infty} \mathbb{I}$, $P(S_{n+1}^{\mathbb{R}} \leq 1) \stackrel{(4)}{<} \phi(1) + \varepsilon$

Pour $n_0 = \max(n_1, n_2, n_3)$. Soit $n \in \mathbb{N}^*$ tel que $n \geq n_0$.

$$\phi(1) - \varepsilon = -\frac{\varepsilon}{2} + \phi(1) - \frac{\varepsilon}{2} < \phi(1-\alpha) - \frac{\varepsilon}{2} < P(S_{n+1}^{\mathbb{R}} \leq 1-\alpha) \leq P(S_{n+1}^{\mathbb{R}} \leq \frac{\sqrt{n-1}}{\sqrt{n+1}}) \leq P(S_{n+1}^{\mathbb{R}} \leq 1) < \phi(1) + \varepsilon$$

(1)

(3)

(2)

(4)

donc $\phi(1) - \varepsilon < P(S_{n+1}^{\mathbb{R}} \leq \frac{\sqrt{n-1}}{\sqrt{n+1}}) < \phi(1) + \varepsilon$ ou $|P(S_{n+1}^{\mathbb{R}} \leq \frac{\sqrt{n-1}}{\sqrt{n+1}}) - \phi(1)| < \varepsilon$.

R.

On a donc démontré que $\forall \varepsilon \in \mathbb{R}_+^*$, $\exists n_0 \in \mathbb{N}^*$, $\forall n \in \mathbb{N}^*$, $n \geq n_0 \Rightarrow \left| P(S_{n+1}^* \leq \frac{\sqrt{n-1}}{\sqrt{n+1}}) - \phi(1) \right| < \varepsilon$.

$$\text{Ainsi } \lim_{n \rightarrow +\infty} P(S_{n+1}^* \leq \frac{\sqrt{n-1}}{\sqrt{n+1}}) = \phi(1) \quad \blacktriangle$$

$$\text{Alors } \lim_{n \rightarrow +\infty} P(T_n \geq n + \sqrt{n}) = \lim_{n \rightarrow +\infty} \left(1 - \frac{1}{2} P(S_n^* \leq 1) - \frac{1}{2} P(S_{n+1}^* \leq \frac{\sqrt{n-1}}{\sqrt{n+1}}) \right) = 1 - \frac{1}{2} \phi(1) - \frac{1}{2} \phi(1).$$

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} P(T_n \geq n + \sqrt{n}) = 1 - \phi(1) = \phi(-1).$$

On retrouve ce type de preuve dans ^{RII} HEC 2003 III Q 6 ou dans HEC RII 2013 Q 13

Question 2 HEC 2011 Obtenu par M. CARRIERE

X est une variable aléatoire dont la fonction de répartition est définie par :

$$\forall x \in \mathbb{R}, F_X(x) = \begin{cases} 1 - e^{-(x-a)} & \text{si } x \in]a, +\infty[\\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

$(X_n)_{n \geq 1}$ est une suite de variables aléatoires indépendantes ayant même loi que X .

Donner la loi de $n \left(\min_{1 \leq k \leq n} X_k - a \right)$.

Cours Inégalité de Taylor-Lagrange.

Soit $n \in \mathbb{N}^*$. Soit F_n la fonction de répartition de $n \left(\min_{1 \leq k \leq n} X_k - a \right)$. Soit $x \in \mathbb{R}$.

$$F_n(x) = P \left(\min_{1 \leq k \leq n} X_k \leq \frac{x}{n} + a \right) = 1 - P \left(\min_{1 \leq k \leq n} X_k > \frac{x}{n} + a \right).$$

$F_n(x) = 1 - P \left(\{X_1 > \frac{x}{n} + a\} \cap \dots \cap \{X_n > \frac{x}{n} + a\} \right)$. X_1, X_2, \dots, X_n sont indépendantes et

ont même loi que X donc $F_n(x) = 1 - \prod_{k=1}^n P(X_k > \frac{x}{n} + a) = 1 - \left(P(X > \frac{x}{n} + a) \right)^n$.

$$F_n(x) = 1 - \left(1 - F_X \left(\frac{x}{n} + a \right) \right)^n$$

1^{er} cas... $x \in]-\infty, 0]$. Alors $\frac{x}{n} + a \in]-\infty, a]$. $F_X \left(\frac{x}{n} + a \right) = 0$.

$$\text{donc } F_n(x) = 1 - 1^n = 0$$

2^{ème} cas... $x \in]0, +\infty[$. Alors $\frac{x}{n} + a \in]a, +\infty[$. $F_X \left(\frac{x}{n} + a \right) = 1 - e^{-\left(\frac{x}{n} + a - a\right)} = 1 - e^{-\frac{x}{n}}$

$$F_n(x) = 1 - \left(1 - F_X(x) \right)^n = 1 - \left(1 - \left(1 - e^{-\frac{x}{n}} \right) \right)^n = 1 - \left(e^{-\frac{x}{n}} \right)^n = 1 - e^{-x}$$

$$\forall x \in \mathbb{R}, F_n(x) = \begin{cases} 1 - e^{-x} & \text{si } x \in]0, +\infty[\\ 0 & \text{si } x \leq 0 \end{cases}$$

Alors $n \left(\min_{1 \leq k \leq n} X_k - a \right)$ suit la loi exponentielle de paramètre 1.

Question 5 HEC 2011 G. FOUBART F

Q1. X suit la loi normale centrée réduite. Montrer que $Z = e^X$ est une variable aléatoire à densité et en donner une densité f_Z .

Q2. a est un élément de $[-1, 1]$. $\forall x \in \mathbb{R}$, $f_a(x) = \begin{cases} (1 + a \sin(2\pi \ln x)) f_Z(x) & \text{si } x \in]0, +\infty[\\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$

Montrer que f_a est une densité de probabilité.

Plus une question non lue.

Je propose : T est une variable aléatoire à densité de densité f_a . Existence et valeur éventuelle de $E(T)$.

Question de cours : Comparaison des séries à termes positifs.

(Q1) X est une variable aléatoire ^{réelle} e^X sur $(\mathcal{A}, \mathcal{G}, P)$. Montrons que Z est une variable aléatoire réelle sur $(\mathcal{A}, \mathcal{G}, P)$.

• Z est une application de \mathcal{A} dans \mathbb{R} .

• Soit $x \in \mathbb{R}$.

$$\text{si } x \in]-\infty, 0] : Z^{-1}(]-\infty, x]) = \{\omega \in \Omega \mid e^{X(\omega)} \leq x\} = \emptyset \in \mathcal{G}$$

$$\text{si } x \in]0, +\infty[: Z^{-1}(]-\infty, x]) = \{\omega \in \Omega \mid e^{X(\omega)} \leq x\} = \{\omega \in \Omega \mid X(\omega) \leq \ln(x)\}$$

$$Z^{-1}(]-\infty, x]) = X^{-1}(]-\infty, \ln(x)]) \in \mathcal{G}$$

\uparrow X est une variable aléatoire sur $(\mathcal{A}, \mathcal{G}, P)$.

donc $\forall x \in \mathbb{R}$, $Z^{-1}(]-\infty, x]) \in \mathcal{G}$.

Ceci achève de montrer que Z est une variable aléatoire réelle sur $(\mathcal{A}, \mathcal{G}, P)$.

Notons F_Z la fonction de répartition de Z et ϕ celle de X .

$$\forall x \in]-\infty, 0], F_Z(x) = P(Z^{-1}(]-\infty, x])) = P(\emptyset) = 0.$$

$$\forall x \in]0, +\infty[, F_Z(x) = P(Z^{-1}(]-\infty, x])) = P(X^{-1}(]-\infty, \ln(x)])) = \phi(\ln(x)).$$

$$\forall x \in \mathbb{R}, F_Z(x) = \begin{cases} \phi(\ln(x)) & \text{si } x \in]0, +\infty[\\ 0 & \text{si } x \in]-\infty, 0] \end{cases}$$

Rappelons que ϕ est de classe \mathcal{C}^1 et que $\forall x \in \mathbb{R}$, $\phi'(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}$. Nous posons $\rho = \phi'$.

$x \mapsto \ln(x)$ est de classe \mathcal{C}^1 sur $]0, +\infty[$. Alors par composition $x \mapsto \phi(\ln(x))$ est

de classe \mathcal{C}^1 sur $]0, +\infty[$. Ainsi F_Z est de classe \mathcal{C}^1 sur $]0, +\infty[$.

Comme F_Z est nulle sur $]-\infty, 0]$, F_Z est de classe \mathcal{C}^1 sur $]-\infty, 0]$.

donc ces conditions $\Rightarrow F_2$ et de classe C^1 au moins sur $(\mathbb{R}-\{0\})$
 $\Rightarrow F_2$ est continue à gauche en 0.

Notons que F_2 est continue à droite en 0.

En $x = -\infty$ et en $\phi(t) = 0$ donc en $\phi(hx) = 0$.
 $x \rightarrow -\infty$ $t \rightarrow -\infty$ $x \rightarrow 0^+$

Alors en $F_2(x) = 0 = F_2(0)$; F_2 est continue à droite en 0.
 $x \rightarrow 0^+$

F_2 est continue sur \mathbb{R} et de classe C^1 sur \mathbb{R}^* donc sur \mathbb{R} privé d'un nombre fini de points.

Alors Z est une variable aléatoire à densité.

$\forall x \in]-\infty, 0[$, $F_2'(x) = 0$ et $\forall x \in]0, +\infty[$, $F_2'(x) = \frac{1}{x} \phi'(hx) = \frac{1}{x} \phi'(h, x)$.

Pour $\forall x \in \mathbb{R}$, $f_2(x) = \begin{cases} \frac{1}{x} \phi'(hx) & \text{si } x \in]0, +\infty[\\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$. f_2 est positive sur son domaine

de définition qui est \mathbb{R} et coïncide avec F_2' sur \mathbb{R}^* donc sur \mathbb{R} privé d'un nombre

fini de points. f_2 est une densité de Z .

$\forall x \in \mathbb{R}$, $f_2(x) = \begin{cases} \frac{1}{x\sqrt{\pi}} e^{-\frac{(hx)^2}{2}} & \text{si } x \in]0, +\infty[\\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$

Q2 • $x \mapsto \sin \pi hx$ est continue sur $]0, +\infty[$ et périodique sur \mathbb{R} . Par composition

$x \mapsto \sin(\pi hx)$ est continue sur $]0, +\infty[$. $x \mapsto 1 + \sin(\pi hx)$ est > 0.

f_2 coïncide avec F_2' sur $]0, +\infty[$ et F_2 est de classe C^1 sur \mathbb{R}^* .

Alors f_2 est continue sur $]0, +\infty[$.

Par produit f_2 est continue sur $]0, +\infty[$.

f_2 est nulle sur $]-\infty, 0[$ donc f_2 est continue sur $]-\infty, 0[$.

Alors f_2 est au moins continue sur \mathbb{R}^* donc sur \mathbb{R} privé d'un nombre fini de points.

• $\forall x \in]-\infty, 0[$, $f_0(x) = 0$ donc $f_0(x) \geq 0$

• Soit $x \in]0, +\infty[$. $|a \sin(\pi h x)| = |a| |\sin(\pi h x)| \leq |a| \leq 1$.

Alors $-1 \leq a \sin(\pi h x) \leq 1$; $1 + a \sin(\pi h x) \geq 0$. Comme $f_2(x) \geq 0$:

$$f_0(x) = (1 + a \sin(\pi h x)) f_2(x) \geq 0.$$

Finalement $\forall x \in \mathbb{R}, f_0(x) \geq 0$.

• f_0 est nulle sur $]-\infty, 0[$ donc $\int_{-\infty}^0 f_0(x) dx$ existe et vaut 0.

→ $\forall x \in]0, +\infty[$, $0 \leq f_0(x) = (1 + a \sin(\pi h x)) f_2(x) \leq \varepsilon f_2(x)$

de plus $\int_0^{+\infty} \varepsilon f_2(x) dx$ converge.

$$\begin{aligned} \int_0^{+\infty} (1 + a \sin(\pi h x)) f_2(x) dx &\leq \int_0^{+\infty} (1 + |a| |\sin(\pi h x)|) f_2(x) dx \\ &\leq (1 + |a|) \int_0^{+\infty} f_2(x) dx \end{aligned}$$

des règles de comparaison sur des intégrales généralisées de fonction positives

montrent que $\int_0^{+\infty} f_0(x) dx$ converge.

soit $\varepsilon \in \mathbb{R}_+^*$ et soit $A \in \mathbb{R}_+^*$. $x \mapsto h x$ est de dans \mathcal{C}^1 sur \mathbb{R}_+^* ; ceci justifie le changement de variable $u = h x$ dans ce qui suit.

$$\int_{\varepsilon}^A f_0(u) du = \int_{\varepsilon}^A (1 + a \sin(\pi h x)) \frac{1}{h} \varphi(h x) dx = \int_{h\varepsilon}^{hA} (1 + a \sin(\pi u)) \varphi(u) du.$$

$u = h x$
 $du = \frac{dx}{h}$

$$\int_{\varepsilon}^A f_0(u) du = \int_{h\varepsilon}^{hA} \varphi(u) du + a \int_{h\varepsilon}^{hA} \sin(\pi u) \varphi(u) du.$$

1° $\int_0^{+\infty} f_0(x) dx$ converge.

2° $\lim_{\varepsilon \rightarrow 0} h\varepsilon = -\infty$ et $\lim_{A \rightarrow +\infty} hA = +\infty$

3° $\int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(u) du$ converge et vaut 1.

Alors $\int_{-\infty}^{+\infty} \sin(\pi u) \varphi(u) du$ converge et $\int_0^{+\infty} f_0(x) dx = 1 + \int_{-\infty}^{+\infty} \sin(\pi u) \varphi(u) du$.

En toute rigueur il faudrait supposer $a \neq 0$, mais à $a = 0 \dots$

$u \mapsto \sin(2\pi u)$ et i paire sur \mathbb{R} et φ est paire sur \mathbb{R} . Donc $u \mapsto \sin(2\pi u) \varphi(u)$ est impaire sur \mathbb{R} . L'intégrale converge et $\int_{-\infty}^{+\infty} \sin(2\pi u) \varphi(u) du$ vaut alors 0.

Donc $\int_0^{+\infty} f_a(x) dx = 1$. Ainsi $\int_{-\infty}^{+\infty} f_a(x) dx = 1$.

Ceci achève de montrer que f_a est une densité de probabilité.

Soit T une variable aléatoire à densité de densité f_a . Montrons que $E(T)$ existe.

• $\int_{-\infty}^0 x f_a(x) dx$ existe et vaut 0.

• Montrons que $\int_0^1 x f_a(x) dx$ et $\int_1^{+\infty} x f_a(x) dx$ convergent.

Soit $A \in \mathbb{R}_+$.

$$\int_1^A x f_a(x) dx = \int_1^A x (1 + a \sin(2\pi b x)) \varphi(bx) \frac{1}{x} dx = \int_0^{bA} e^{-\frac{u^2}{2}} (1 + a \sin(2\pi u)) \varphi(u) du$$

$$\int_1^A x f_a(x) dx = \int_0^{bA} (1 + a \sin(2\pi u)) \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{u^2}{2} + u} du$$

$$\int_1^A x f_a(x) dx = \int_0^{bA} (1 + a \sin(2\pi u)) \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(u-1)^2}{2}} e^{1/2} du$$

$$\int_1^A x f_a(x) dx = \int_{-1}^{bA-1} \underbrace{(1 + a \sin(2\pi(v+1)))}_{\sin(2\pi v)} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{v^2}{2}} e^{1/2} dv$$

$$\int_1^A x f_a(x) dx = e^{1/2} \int_{-1}^{bA-1} (1 + a \sin(2\pi v)) \varphi(v) dv$$

$$\int_1^A x f_a(x) dx \stackrel{\textcircled{1}}{=} e^{1/2} \int_{-1}^{bA-1} \varphi(v) dv + e^{1/2} a \int_{-1}^{bA-1} \sin(2\pi v) \varphi(v) dv \quad \boxed{\text{ET}}$$

$$\int_A^1 x f_a(x) dx \stackrel{\textcircled{2}}{=} e^{1/2} \int_{bA-1}^{-1} \varphi(v) dv + a e^{1/2} \int_{bA-1}^{-1} \sin(2\pi v) \varphi(v) dv$$

$$\int_{-0}^{+0} \psi(v) dv \text{ converge et vaut } \int.$$

$$\forall v \in \mathbb{R}, 0 \leq |\tilde{n}(\pi v) \psi(v)| = |\tilde{n}(\pi v)| |\psi(v)| \leq |\psi(v)| = \psi(v).$$

Les règles de comparaison sur les intégrales généralisées de fonctions positives donnent (à deux temps ...) la convergence de $\int_{-\infty}^{+\infty} |\tilde{n}(\pi v) \psi(v)| dv$.

Alors $\int_{-\infty}^{+\infty} \tilde{n}(\pi v) \psi(v) dv$ est absolument convergente donc convergente.

de plus $\int_{-\infty}^{+\infty} \tilde{n}(\pi v) \psi(v) dv = 0$ car $v \mapsto \tilde{n}(\pi v) \psi(v)$ est impaire sur \mathbb{R} .

$$\lim_{A \rightarrow +\infty} (kA - 1) = +\infty \text{ et } \lim_{A \rightarrow -\infty} (kA - 1) = -\infty.$$

$$\textcircled{1} \text{ donc alors } \lim_{A \rightarrow +\infty} \int_1^A x f_a(x) dx = e^{ik} \int_{-1}^{+\infty} \psi(v) dv + a e^{ik} \int_{-1}^{+\infty} \tilde{n}(\pi v) \psi(v) dv.$$

$$\text{donc } \int_1^{+\infty} x f_a(x) dx \text{ existe et vaut } e^{ik} \int_{-1}^{+\infty} \psi(v) dv + a e^{ik} \int_{-1}^{+\infty} \tilde{n}(\pi v) \psi(v) dv$$

$$\textcircled{2} \text{ donc alors } \lim_{A \rightarrow 0^+} \int_A^1 x f_a(x) dx = e^{ik} \int_0^1 \psi(v) dv + a e^{ik} \int_0^1 \tilde{n}(\pi v) \psi(v) dv.$$

$$\text{donc } \int_0^1 x f_a(x) dx \text{ existe et vaut } e^{ik} \int_0^1 \psi(v) dv + a e^{ik} \int_0^1 \tilde{n}(\pi v) \psi(v) dv.$$

$$\text{Alors } \int_0^{+\infty} x f_a(x) dx \text{ converge et vaut } e^{ik} \int_{-\infty}^{+\infty} \psi(v) dv + a e^{ik} \int_{-\infty}^{+\infty} \tilde{n}(\pi v) \psi(v) dv$$

$$\text{donc } \int_0^{+\infty} x f_a(x) dx \text{ converge et vaut } e^{ik} \times 1 + a e^{ik} \times 0 \text{ donc } e^{ik}.$$

$$\text{Alors } \int_{-\infty}^{+\infty} x f_a(x) dx \text{ converge et vaut } e^{ik}.$$

$$\underline{\underline{\text{Tout ça de une espérance qui vaut } e^{ik}.$$

Question 6 HEC 2011 C. DAUDET

Soit n un entier naturel non nul.

Q1. Trouver un réel C_n pour que la fonction définie par $\forall t \in \mathbb{R}, f_n(t) = \begin{cases} C_n e^{-4nt} t^{n-1} & \text{si } t \in [0, +\infty[\\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$ soit une densité de probabilité.

Q2. $(X_n)_{n \geq 1}$ est une suite de variables indépendantes suivant la loi exponentielle de paramètre 4.

Trouver, pour tout n dans \mathbb{N}^* , la loi de $Z_n = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k$.

Montrer que la suite $(Z_n)_{n \geq 1}$ converge en probabilité.

Question de cours : Définition d'une forme linéaire. Noyau et image d'une forme linéaire.

$$\textcircled{Q1} \text{ pour } \forall t \in \mathbb{R}, g_n(t) = \begin{cases} \frac{e^{-4t} t^{n-1}}{(4n)^n \Gamma(n)} & \text{si } t \in [0, +\infty[\\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

g_n est une densité d'une variable aléatoire qui suit la loi gamma de paramètre $\frac{1}{4n}$ et n

Notons que $f_n = \frac{C_n \Gamma(n)}{(4n)^n} g_n$. La $\int_{-\infty}^{+\infty} g_n(t) dt$ existe et vaut 1.

Donc $\int_{-\infty}^{+\infty} f_n(t) dt$ existe et vaut $\frac{C_n \Gamma(n)}{(4n)^n}$.

$$\text{Ainsi } \int_{-\infty}^{+\infty} f_n(t) dt = 1 \Leftrightarrow C_n = \frac{(4n)^n}{\Gamma(n)}$$

* donc si f_n est une densité de probabilité : $C_n = \frac{(4n)^n}{\Gamma(n)}$.

* Réciproquement supposons que $C_n = \frac{(4n)^n}{\Gamma(n)}$.

1) $\int_{-\infty}^{+\infty} f_n(t) dt$ existe et vaut 1.

2) $C_n > 0$. Ainsi $\forall t \in]-\infty, 0[, f_n(t) = 0 \geq 0$ et

$$\forall t \in [0, +\infty[, f_n(t) = C_n e^{-4nt} t^{n-1} \geq 0.$$

Donc f_n est positive ou nulle sur \mathbb{R} .

3) $\forall t \in]-\infty, 0[, f_n(t) = 0$ donc f_n est continue sur $] -\infty, 0[$

$\forall t \in [0, +\infty[, f_n(t) = C_n e^{-4nt} t^{n-1}$ donc f_n est continue sur $[0, +\infty[$.

Alors f_n est au moins continue sur \mathbb{R}^2 donc sur \mathbb{R} privé d'un ensemble fini de points.

Ceci adéquat de montrer que f_n est une densité de probabilité.

f_n est une densité de probabilité si et seulement si $C_n = \frac{(4n)^n}{\Gamma(n)} = \frac{(4n)^n}{(n-1)!}$.

⑦2 Soit $n \in \mathbb{N}^*$. X_1, X_2, \dots, X_n suite de variables et suivent la loi exponentielle de paramètre 4 donc la loi gamma de paramètres $\frac{1}{4}$ et 1.

le cours indique que $X_1 + X_2 + \dots + X_n$ suit la loi gamma de paramètres $\frac{1}{4}$ et n .

Toujours d'après le cours $Z_n = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k$ suit la loi gamma de paramètres $\frac{1}{4n}$ et n .

Récapitulons... Si $C_n = \frac{(4n)^n}{\Gamma(n)}$, $f_n = g_n$ donc f_n est une densité de Z_n .

1° $(X_k)_{k \geq 1}$ est une suite de variables aléatoires indépendantes.

2° des variables aléatoires de cette suite ont même espérance $\frac{1}{4}$ et même variance $1/16$.

La loi faible des grands nombres montre alors que la suite $\left(\frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n}{n} \right)_{n \geq 1}$ converge en probabilité vers la variable certaine égale à $\frac{1}{4}$.

$(Z_n)_{n \geq 1}$ converge en probabilité vers la variable certaine égale à $\frac{1}{4}$.