

EI-SE3 / PROBABILITÉS / CONTRÔLE 2

24 mai 2016

Exercice 1 [7 points]

Soit (X_n) une suite de variables aléatoires indépendantes de loi uniforme sur $[0, 1]$.
On pose $I_n = \min_{1 \leq i \leq n} X_i$ et $S_n = \max_{1 \leq i \leq n} X_i$.

- (a) Donner la fonction de répartition puis la densité de la variable aléatoire I_n . [2]

Solution :

Soit $x \in \mathbb{R}$.

$$P(I_n \leq x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0, \\ P\left(\min_{1 \leq i \leq n} X_i \leq x\right) = 1 - P(\forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket X_i > x) \\ & = 1 - (1-x)^n \text{ si } x \in [0, 1] \\ 1 & \text{si } x > 1, \end{cases}$$

par hypothèse sur les X_i (iid.). Donc $f_{I_n}(x) = \frac{d}{dx}P(I_n \leq x) = n(1-x)^{n-1}\mathbb{1}_{x \in [0,1]}$.

- (b) Étudier la convergence de la suite (I_n) en loi, puis pour les autres modes. [3]

Solution :

Sur $[0, 1]$, $F_{I_n}(x) = 1 - (1-x)^n$ converge ponctuellement vers la fonction égale à 1 partout sauf en 0. Donc F_{I_n} converge ponctuellement vers $\mathbb{1}_{x>0}$. Cette dernière fonction n'est pas continue à droite en zéro, donc ne peut pas être une fonction de répartition. Elle est cependant égale presque partout à $\mathbb{1}_{x \geq 0}$ qui elle vérifie toutes les propriétés d'une fonction de répartition. On en déduit que I_n converge en loi vers $X = 0$.

Soit $\varepsilon \in]0, 1[$. $P(I_n > \varepsilon) = (1-\varepsilon)^n \rightarrow 0$, donc il y a convergence en probabilité. La convergence presque sûre est assurée par la convergence de la série $\sum_{n=1}^{+\infty} P(I_n > \varepsilon) = \frac{1-\varepsilon}{\varepsilon} < +\infty$. Finalement, $I_n^r \leq I_n$ pour $r \geq 1$ car I_n est à support dans $[0, 1]$; on a donc

$$E[I_n^r] \leq E[I_n] = \int_0^1 nx(1-x)^{n-1} = \frac{1}{n+1} \rightarrow 0,$$

après calculs en remarquant que $\frac{d}{dx}(-x(1-x)^n) = -(1-x)^n + nx(1-x)^{n-1}$ (ou en effectuant le changement de variable $y = 1-x$). C'est-à-dire que l'on a convergence en moyenne d'ordre r pour tout $r \geq 1$.

(c) Étudier la convergence en loi de la suite $(Y_n = n(1 - S_n))$.

[2]

Solution :

$n(1 - S_n) \geq 0$, donc le support est inclus dans \mathbb{R}^+ . Soit alors $x \in \mathbb{R}^+$.

$$\begin{aligned} P(n(1 - S_n) \leq x) &= P\left(S_n \geq 1 - \frac{x}{n}\right) \\ &= 1 - P\left(S_n < 1 - \frac{x}{n}\right) \\ &= 1 - \left(1 - \frac{x}{n}\right)^n \\ &\longrightarrow 1 - e^{-x} \text{ en utilisant la propriété rappelée au tableau} \end{aligned}$$

On reconnaît la fonction de répartition de la loi exponentielle de paramètre $\lambda = 1$: $n(1 - S_n)$ converge en loi vers $Y \sim \mathcal{E}(1)$.

Exercice 2 [2 points]

Soit la suite de variables aléatoires (X_n) définie pour $n \in \mathbb{N}$ par :

$$\begin{cases} P(X_n = 0) = 1 - \frac{1}{n} \\ P(X_n = n) = \frac{1}{n} \end{cases}$$

Montrer que la suite (X_n) converge en probabilité vers $X = 0$ mais que (X_n) ne converge pas en moyenne quadratique. *Bonus : qu'en est-il de la convergence presque sûre ?*

Solution :

Soit $\varepsilon > 0$. On remarque que $P(X_n > \varepsilon) \leq P(X_n > 0) = \frac{1}{n} \longrightarrow 0$, donc il y a convergence en probabilité. En revanche, $E[X_n^2] = \frac{n^2}{n} = n$ qui ne converge pas, donc il n'y a pas convergence en moyenne quadratique.

Concernant la convergence presque sûre la condition suffisante $\sum_{n=0}^{+\infty} P(X_n > \varepsilon) < +\infty$ n'est pas vérifiée, donc il faut procéder autrement. On applique le lemme de Borel-Cantelli à la suite d'évènements $E_n = \{X_n = n\}$: ceux-ci sont indépendants et l'on vérifie $\sum_{n \in \mathbb{N}} P(\{X_n = n\}) = +\infty$. Alors avec probabilité 1 une infinité d'évènements E_n se réalisent, et on obtient pour $n \in \mathbb{N}$

$$\begin{aligned} P\left(\sup_{N \geq n} X_N > \varepsilon\right) &= P(\exists N \geq n / X_N = N) \\ &= P(\exists N \geq n / E_N \text{ se réalise}) \\ &= 1 \end{aligned}$$

Il n'y a donc pas convergence presque sûre.

Exercice 3 [4 points]

Soient X et Y deux variables aléatoires indépendantes suivant une loi de Bernoulli de même paramètre p . On note $U = X + Y$ et $V = X - Y$.

Déterminer la loi du couple (U, V) . U et V sont-elles indépendantes ?

Solution :

U est à valeurs dans $\{0, 1, 2\}$ et V à valeurs dans $\{-1, 0, 1\}$. On remarque que la donnée de U et V détermine X et Y car la matrice $\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}$ est inversible. Il suffit donc de donner le tableau des probabilités en résolvant le système associé pour chaque couple de valeurs de (U, V) .

$U \setminus V$	-1	0	1
0	0	$(1-p)^2$	0
1	$p(1-p)$	0	$p(1-p)$
2	0	p^2	0

On remarque que $P((U, V) = (0, -1)) = 0$, alors que $P(U = 0)P(V = -1) = p(1-p)^3 > 0$: les variables aléatoires U et V ne sont pas indépendantes.

Exercice 4 [7 points]

On définit un couple (X, Y) de variables aléatoires de densité de probabilité f :

$$\begin{cases} f(x, y) = x + y & \text{si } (x, y) \in [0, 1]^2 \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

- (a) Calculer les densités marginales f_X et f_Y respectivement de X et Y . [2]
Ces variables aléatoires sont-elles indépendantes ?

Solution :

$$f_X(x) = \int_{y=0}^1 f(x, y) dy = x + \frac{1}{2}. \text{ De même, } f_Y(y) = \int_{x=0}^1 f(x, y) dx = y + \frac{1}{2}.$$

On observe que $f_X(0)f_Y(0) = \frac{1}{4} \neq 0 = f(0, 0)$, donc X et Y ne sont pas indépendantes.

- (b) Déterminer la densité de $Z = X + Y$. [3]
Indication : dessiner la zone correspondant à $Z \leq z$ en fonction des valeurs de z .

Solution :

Soit $z \in \mathbb{R}$. On calcule $P(Z \leq z)$. Si $z < 0$ cette probabilité vaut 0, et si $z > 2$ elle vaut 1 car $X + Y \in [0, 2]$. On peut donc supposer $z \in [0, 2]$.

$$P(X + Y \leq z) = \int_{[0,1]^2} \mathbb{1}_{x+y \leq z} f(x, y) dx dy$$

On distingue alors les cas $z \in [0, 1]$ et $z \in]1, 2]$ (le domaine d'intégration change, faire un dessin pour s'en convaincre). Si $z \in [0, 1]$:

$$\begin{aligned} P(X + Y \leq z) &= \int_{x=0}^z \int_{y=0}^{z-x} (x + y) dx dy \\ &= \int_{x=0}^z \frac{z^2 - x^2}{2} dx \\ &= \frac{z^3}{3} \end{aligned}$$

Et si $z \in [1, 2]$:

$$\begin{aligned} P(X + Y \leq z) &= \int_{x=0}^1 \int_{y=0}^{\min(1, z-x)} (x + y) dx dy \\ &= \int_{x=0}^1 x \min(1, z - x) + \frac{\min(1, z - x)^2}{2} dx \\ &= \int_{x=0}^{z-1} \left(x + \frac{1}{2}\right) dx + \int_{x=z-1}^1 \frac{z^2 - x^2}{2} dx \\ &= z^2 - \frac{1}{3}(z^3 + 1) \end{aligned}$$

On peut finalement donner la densité de la variable aléatoire Z :

$$f_Z(z) = \begin{cases} 0 & \text{si } z < 0, \\ z^2 & \text{si } z \in [0, 1], \\ 2z - z^2 & \text{si } z \in [1, 2], \\ 0 & \text{si } z > 2, \end{cases}$$

(c) Calculer la covariance du couple (X, Y) .

[2]

Solution :

$$\text{Cov}(X, Y) = E[XY] - E[X]E[Y].$$

On calcule alors $E[X] = \int_0^1 x(x + \frac{1}{2}) dx = \frac{7}{12} = E[Y]$ par symétrie des rôles, puis $E[XY] = \int_{x=0}^1 \int_{y=0}^1 xy(x + y) dx dy = \frac{1}{3}$, et enfin

$$\text{Cov}(X, Y) = \frac{1}{3} - \frac{49}{144} = \frac{-1}{144}.$$