

Feuille d'exercices n°61

Exercice 1 (*)

Soit $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ espace probabilisé et X variable aléatoire réelle discrète telle que $X^4 \in L^1$ et vérifiant $\mathbb{E}(X^2) = \mathbb{E}(X^4) = 1$.

1. Montrer $|\mathbb{E}(X)| \leq 1$
2. Déterminer la loi de X .

Corrigé : 1. On a $\mathbb{V}(X) \geq 0 \iff \mathbb{E}(X)^2 \leq \mathbb{E}(X^2) = 1$

D'où $|\mathbb{E}(X)| \leq 1$

Remarque : La variable X admet un moment d'ordre 2 comme le sous-entend l'énoncé puisqu'on a $X^2 \in L^2 \subset L^1$.

2. On remarque $\mathbb{V}(X^2) = 0$

On en déduit (à redémontrer éventuellement)

$$X^2 = C^{\text{te}} \quad \text{p.s.}$$

Avec $\mathbb{E}(X^2) = 1$, on obtient $X^2 = 1$ presque sûrement d'où $X \in \{-1, 1\}$ presque sûrement. La réciproque est immédiate. On conclut

$$\mathbb{P}(X = 1) = p \in [0; 1] \quad \text{et} \quad \mathbb{P}(X = -1) = 1 - p$$

Exercice 2 (**)

Soit $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ un espace probabilisé et X variable aléatoire réelle discrète telle que $X(\Omega) \subset [a; b]$.

1. Établir $\mathbb{V}(X) \leq \left(\frac{b-a}{2}\right)^2$
2. Cette inégalité est-elle optimale ?

Corrigé : 1. La variable X est bornée et par conséquent X^2 également ce qui assure que celle-ci est d'espérance finie. Puis, il vient

$$\mathbb{V}(X) = \mathbb{V}\left(X - \frac{a+b}{2}\right) \leq \mathbb{E}\left(X - \frac{a+b}{2}\right)^2 \quad \text{et} \quad \left(X - \frac{a+b}{2}\right)^2 \leq \left(\frac{b-a}{2}\right)^2$$

Ainsi

$$\mathbb{V}(X) \leq \left(\frac{b-a}{2}\right)^2$$

Il s'agit de l'inégalité de *Popovicius*.

2. Avec $X \sim \mathcal{U}_{\{a,b\}}$, on a $\mathbb{V}(X) = \mathbb{E}[(X - \mathbb{E}(X))^2] = \mathbb{E}\left(\frac{b-a}{2}\right)^2$

Ainsi

$$\text{L'inégalité obtenue est optimale puisqu'on a } \mathbb{V}(X) = \left(\frac{b-a}{2}\right)^2.$$

Remarque : L'inégalité de *Bathia-Davis* améliore l'inégalité de *Popovicius* mais le majorant fait intervenir $\mathbb{E}(X)$.

Exercice 3 (**)

Soit $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ un espace probabilisé, X et Y des variables aléatoires réelles discrètes finies vérifiant

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

Montrer que X et Y ont même loi.

Corrigé : Par linéarité de l'espérance, on trouve

$$\forall Q \in \mathbb{R}[X] \quad \mathbb{E}(Q(X)) = \mathbb{E}(Q(Y))$$

Notons $A = X(\Omega) \cup Y(\Omega) = \{a_i, i \in \llbracket 1; n \rrbracket\}$. Par transfert, on a

$$\sum_{i=1}^n Q(a_i) \mathbb{P}(X = a_i) = \sum_{i=1}^n Q(a_i) \mathbb{P}(Y = a_i)$$

En considérant la famille des polynômes de Lagrange $(L_j)_j$ associés à A , on obtient par linéarité de l'espérance

$$\forall j \in \llbracket 1; n \rrbracket \quad \mathbb{P}(X = a_j) = \mathbb{E}(L_j(X)) = \mathbb{E}(L_j(Y)) = \mathbb{P}(Y = a_j)$$

On conclut

Les variables aléatoires X et Y ont même loi.

Exercice 4 (**)

Soit E un ensemble de cardinal n entier non nul. On tire au hasard et avec remise A, B des parties de E . Déterminer $\mathbb{P}(\text{Card}(A \cap B) = 1)$.

Corrigé : On choisit $\Omega = \mathcal{P}(E)^2$ muni de la tribu discrète et de la probabilité uniforme. On choisit l'élément de $A \cap B$ puis ceux de $A \setminus B$ puis ceux de $B \setminus A$. On obtient

$$\mathbb{P}(\text{Card}(A \cap B) = 1) = \frac{1}{2^{2n}} \sum_{k=0}^{n-1} \sum_{\ell=0}^{n-1-k} n \binom{n-1}{k} \binom{n-1-k}{\ell} = \frac{n}{2^{2n}} \sum_{k=0}^{n-1} \binom{n-1}{k} 2^{n-1-k} = \frac{n}{2^{2n}} (1+2)^{n-1}$$

Ainsi

$\mathbb{P}(\text{Card}(A \cap B) = 1) = \frac{n3^{n-1}}{2^{2n}}$

Remarque : On peut aussi choisir une partie A non vide, choisir un élément de A puis choisir $B \setminus A$ ce qui donne

$$\mathbb{P}(\text{Card}(A \cap B) = 1) = \frac{1}{2^{2n}} \sum_{k=1}^n k \binom{n}{k} \sum_{\ell=0}^{n-k} \binom{n-k}{\ell} = \frac{1}{2^{2n}} \sum_{k=1}^n n \binom{n-1}{k-1} 2^{n-k} = \frac{n3^{n-1}}{2^{2n}}$$

Exercice 5 (**)

Soit E préhilbertien réel et $(u_1, \dots, u_n) \in E^n$. On suppose qu'il existe $C \geq 0$ tel que

$$\forall (\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n) \in \{-1, 1\}^n \quad \left\| \sum_{k=1}^n \varepsilon_k u_k \right\| \leq C$$

Montrer

$$\sum_{k=1}^n \|u_k\|^2 \leq C^2$$

Corrigé : Soit $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ un espace probabilisé et X_1, \dots, X_n des variables indépendantes de loi de Rademacher donc en particulier finies. On a

$$\mathbb{E}(\|\sum_{k=1}^n X_k u_k\|^2) \leq C^2$$

et par linéarité de l'espérance

$$\mathbb{E}(\|\sum_{k=1}^n X_k u_k\|^2) = \sum_{i=1}^n \|u_i\|^2 + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} \langle u_i, u_j \rangle \mathbb{E}(X_i X_j) = \sum_{i=1}^n \|u_i\|^2$$

Ainsi

$$\sum_{k=1}^n \|u_k\|^2 \leq C^2$$

Remarque : On peut faire sans probabilités, par récurrence, mais c'est beaucoup moins joli.

Exercice 6 (**)

Soit $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ un espace probabilisé, $\sigma \sim \mathcal{U}_{S_n}$ et X_σ le nombre de points fixes de σ . Justifier que X_σ est une variable aléatoire puis déterminer $\mathbb{E}(X_\sigma)$.

Corrigé : On a $X_\sigma = \sum_{i=1}^n \mathbf{1}_{\sigma(i)=i}$ fonction de σ puis par linéarité de l'espérance

$$\mathbb{E}(X_\sigma) = \mathbb{E}\left(\sum_{i=1}^n \mathbf{1}_{\sigma(i)=i}\right) = \sum_{i=1}^n \mathbb{P}(\sigma(i) = i)$$

On conclut

$$\text{L'application } X_\sigma \text{ est une variable aléatoire avec } \mathbb{E}(X_\sigma) = 1$$

Exercice 7 (*)

Soit $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ un espace probabilisé et $(X_n)_{n \geq 1}$ une suite de variables aléatoires indépendantes de même loi $\mathbb{P}(X_1 = \pm 1) = 1/2$. On note $S_n = \sum_{i=1}^n X_i$ pour n entier et $L_n(t) = \mathbb{E}\left(e^{t \frac{S_n}{\sqrt{n}}}\right)$ pour t réel. Montrer que pour tout t réel, la suite $(L_n(t))_n$ converge.

Corrigé : Les variables aléatoires sont finies. Soit t réel. Par indépendance des X_i et égalité en loi, on trouve

$$L_n(t) = \mathbb{E}\left(e^{t \frac{S_n}{\sqrt{n}}}\right) = \mathbb{E}\left(\prod_{i=1}^n e^{t \frac{X_i}{\sqrt{n}}}\right) = \prod_{i=1}^n \mathbb{E}\left(e^{t \frac{X_i}{\sqrt{n}}}\right) = \mathbb{E}\left(e^{t \frac{X_1}{\sqrt{n}}}\right)^n$$

et par transfert

$$\mathbb{E}\left(e^{t \frac{X_1}{\sqrt{n}}}\right) = \text{ch}\left(\frac{t}{\sqrt{n}}\right)$$

d'où

$$L_n(t) = \text{ch}\left(\frac{t}{\sqrt{n}}\right)^n = e^{n \ln \text{ch}\left(\frac{t}{\sqrt{n}}\right)} \underset{n \rightarrow +\infty}{=} e^{n\left(\frac{t}{2n} + o\left(\frac{1}{n}\right)\right)}$$

Ainsi

$$\forall t \in \mathbb{R} \quad L_n(t) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} e^{\frac{t^2}{2}}$$

Exercice 8 (**)

Soit $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ un espace probabilisé et $(X_n)_{n \geq 1}$ une suite de variables aléatoires indépendantes de même loi $\mathcal{B}(1/2)$. On note $S_n = \sum_{i=1}^n X_i$ pour n entier non nul. Montrer

$$\mathbb{P}\left(S_n \geq \frac{2n}{3}\right) \leq r^n \quad \text{avec} \quad r = e^{-\frac{1}{6}} \operatorname{ch}\left(\frac{1}{2}\right)$$

Corrigé : Par croissance stricte de l'exponentielle, on a

$$\left\{S_n \geq \frac{2n}{3}\right\} = \left\{e^{S_n} \geq e^{\frac{2n}{3}}\right\}$$

Puis d'après l'inégalité de Markov avec la variable aléatoire finie e^{S_n} positive, on obtient

$$\mathbb{P}\left(S_n \geq \frac{2n}{3}\right) \leq e^{-\frac{2n}{3}} \mathbb{E}(e^{S_n})$$

Par indépendance des X_i et égalité en loi, il vient

$$\mathbb{E}(e^{S_n}) = \mathbb{E}\left(\prod_{i=1}^n e^{X_i}\right) = \prod_{i=1}^n \mathbb{E}(e^{X_i}) = \mathbb{E}(e^{X_1})^n$$

et par transfert

$$\mathbb{E}(e^{X_1}) = \frac{e^1 + 1}{2} = e^{\frac{1}{2}} \operatorname{ch}\left(\frac{1}{2}\right)$$

Ainsi

$$\forall n \geq 1 \quad \mathbb{P}\left(S_n \geq \frac{2n}{3}\right) \leq e^{-\frac{n}{6}} \operatorname{ch}^n\left(\frac{1}{2}\right)$$

Exercice 9 (**)

Soit $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ un espace probabilisé et $(X_n)_{n \geq 1}$ une suite de variables aléatoires indépendantes de même loi $\mathcal{B}(x)$ avec $x \in [0; 1]$. On note $S_n = \sum_{i=1}^n X_i$ pour n entier non nul. On considère $f : [0; 1] \rightarrow \mathbb{R}$, $t \mapsto |t - 1/2|$ et on pose

$$\forall x \in [0; 1] \quad B_n(f)(x) = \mathbb{E}\left[f\left(\frac{S_n}{n}\right)\right] \quad \text{et} \quad \Delta_n(f) = \|B_n(f) - f\|_\infty$$

1. Pour $X \in L^2$, comparer $\mathbb{E}(X)^2$ et $\mathbb{E}(X^2)$.
2. Vérifier que f est lipschitzienne.

$$3. \text{ Montrer } \Delta_n(f) \underset{n \rightarrow +\infty}{=} O\left(\frac{1}{\sqrt{n}}\right)$$

Corrigé : 1. D'après l'inégalité de Cauchy-Schwarz appliquée aux variables aléatoires X et 1 (constante), il vient

$$\mathbb{E}(X)^2 = \mathbb{E}(X \times 1)^2 \leq \mathbb{E}(X^2) \times \mathbb{E}(1^2) = \mathbb{E}(X^2)$$

Remarque : On peut aussi invoquer la relation de König-Huygens et la positivité de $\mathbb{V}(X)$:

$$\mathbb{V}(X) = \mathbb{E}(X^2) - \mathbb{E}(X)^2 \geq 0$$

2. Par inégalité triangulaire inverse, on a

$$\forall (u, v) \in [0; 1]^2 \quad |f(u) - f(v)| = ||u - 1/2| - |v - 1/2|| \leq |u - v|$$

3. La variable aléatoire S_n est finie. Soit $x \in [0; 1]$. Par inégalité triangulaire, il vient

$$|B_n(f)(x) - f(x)| = \left| \mathbb{E}\left[f\left(\frac{S_n}{n}\right) - f(x)\right] \right| \leq \mathbb{E}\left(\left|f\left(\frac{S_n}{n}\right) - f(x)\right|\right)$$

Puis

$$|B_n(f)(x) - f(x)| \leq \mathbb{E} \left(\left| \frac{S_n}{n} - x \right| \right) \leq \sqrt{\mathbb{E} \left[\left(\frac{S_n}{n} - x \right)^2 \right]} = \sqrt{\mathbb{V} \left(\frac{S_n}{n} \right)} = \sqrt{\frac{x(1-x)}{n}}$$

On a la majoration $\forall x \in [0; 1] \quad x(1-x) \leq \frac{1}{4}$

Par conséquent

$$\Delta_n(f) \leq \frac{1}{2\sqrt{n}} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

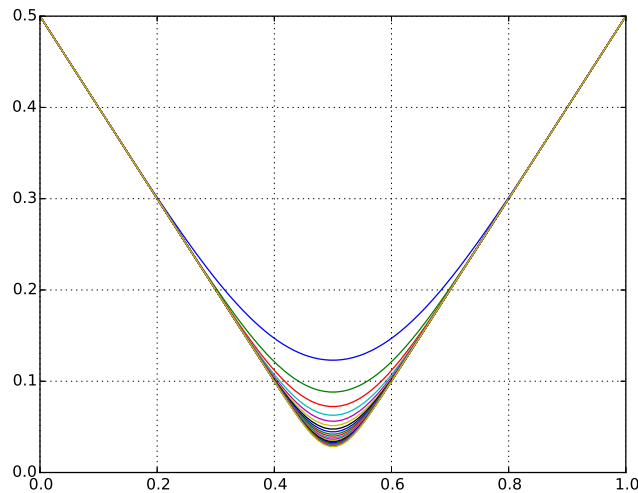


FIGURE 1 – Tracé des graphes de $x \mapsto B_n(f)(x)$ pour $n \geq 1$

Exercice 10 (**)

Soient X_1, \dots, X_n une suite de variables aléatoires indépendantes de loi $\mathcal{B}(p)$ et N une variable aléatoire indépendante des X_i avec $N \sim \mathcal{B}(n, p)$ où n est un entier non nul et $p \in]0; 1[$. On note $Y = \sum_{i=1}^N X_i$.

1. Justifier que Y est une variable aléatoire réelle discrète.
2. Déterminer la loi de Y à l'aide de fonctions génératrices mais sans recours aux familles sommables. On pourra utiliser la variable aléatoire $\sum_{j=0}^n \mathbf{1}_{\{N=j\}}$.
3. Retrouver le résultat précédent sans utiliser les fonctions génératrices.

Corrigé : 1. On a

$$Y = \sum_{i=1}^N X_i = f(X_1, \dots, X_n, N) \quad \text{avec} \quad f(x_1, \dots, x_n, m) = \sum_{i=1}^m x_i$$

Ainsi, on a Y fonction de variables aléatoires discrètes et par conséquent

L'application Y est une variable aléatoire réelle discrète.

2. Soit $t \in [0; 1]$. On a

$$G_N(t) = \mathbb{E}(t^N) = \sum_{k=0}^n t^k \mathbb{P}(N = k) = \sum_{k=0}^n t^k \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} (tp)^k (1-p)^{n-k}$$

D'où

$$\boxed{G_N(t) = (tp + 1 - p)^n}$$

Avec le système complet $(\{N = j\})_{j \in \llbracket 0; n \rrbracket}$, on trouve

$$G_Y(t) = \mathbb{E}(t^Y) = \mathbb{E} \left[\left(\prod_{i=1}^N t^{X_i} \right) \left(\sum_{j=0}^n \mathbb{1}_{\{N=j\}} \right) \right] = \sum_{j=0}^n \mathbb{E} \left[\left(\prod_{i=1}^j t^{X_i} \right) \mathbb{1}_{\{N=j\}} \right]$$

Par indépendance des X_i avec N puis indépendance des X_i entre elles, il vient

$$\begin{aligned} G_Y(t) &= \sum_{j=0}^n \mathbb{E} \left(\prod_{i=1}^j X_i \right) \mathbb{E}(\mathbb{1}_{\{N=j\}}) \\ &= \sum_{j=0}^n \left(\prod_{i=1}^j \mathbb{E}(t^{X_i}) \right) \mathbb{P}(N = j) = \sum_{j=0}^n G_{X_1}^j(t) \mathbb{P}(N = j) \end{aligned}$$

D'où

$$\boxed{G_Y = G_N \circ G_{X_1}}$$

Remarque : La preuve utilise un argument assez fin. Une variante plus naïve serait :

Par transfert, on a pour t réel

$$G_Y(t) = \mathbb{E}(t^Y) = \sum_{k=0}^n t^k \mathbb{P}(Y = k)$$

En considérant le système complet $(\{N = j\})_{j \in \llbracket 0; n \rrbracket}$, il vient d'après la formule des probabilités totales pour $k \in \llbracket 0; n \rrbracket$

$$\mathbb{P}(Y = k) = \sum_{j=0}^n \mathbb{P} \left(\sum_{i=1}^N X_i = k, N = j \right) = \sum_{j=0}^n \mathbb{P} \left(\sum_{i=1}^j X_i = k, N = j \right)$$

et par indépendance des X_i avec N

$$\mathbb{P}(Y = k) = \sum_{j=0}^n \mathbb{P} \left(\sum_{i=1}^j X_i = k \right) \mathbb{P}(N = j)$$

On remarque que $\mathbb{P}(\sum_{i=1}^j X_i = k) = 0$ pour $j < k$ d'où

$$G_Y(t) = \sum_{k=0}^n t^k \left(\sum_{j=k}^n \mathbb{P}(\sum_{i=1}^j X_i = k) \mathbb{P}(N = j) \right) = \sum_{0 \leq k \leq j \leq n} \mathbb{P}(N = j) \mathbb{P}(\sum_{i=1}^j X_i = k) t^k$$

En changeant l'ordre de sommation, notant $Z_j = \sum_{i=1}^j X_i$, on obtient

$$G_Y(t) = \sum_{j=0}^n \mathbb{P}(N = j) \left(\sum_{k=0}^j t^k \mathbb{P}(\sum_{i=1}^j X_i = k) \right) = \sum_{j=0}^n \mathbb{P}(N = j) G_{Z_j}(t) = \sum_{j=0}^n \mathbb{P}(N = j) G_{X_1}(t)^j$$

D'où

$$\boxed{G_Y = G_N \circ G_{X_1}}$$

Pour $t \in [0; 1]$, il vient

$$G_Y(t) = G_N(tx + 1 - x) = [(tp + 1 - p)p + 1 - p]^n = (tp^2 + 1 - p^2)^n$$

Comme la fonction génératrice caractérise la loi, on conclut

$$\boxed{\text{La variable aléatoire } Y \text{ suit la loi binomiale } \mathcal{B}(n, p^2).}$$

3. Soit $k \in Y(\Omega) \subset \llbracket 0; n \rrbracket$. D'après la formule des probabilités totales sur le système complet $(\{N = j\})_{j \in \llbracket 0; n \rrbracket}$ puis indépendance des X_i avec N , il vient

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(Y = k) &= \sum_{j=0}^n \mathbb{P}\left(\sum_{i=1}^N X_i = k, N = j\right) \\ &= \sum_{j=0}^n \mathbb{P}\left(\sum_{i=1}^j X_i = k, N = j\right) = \sum_{j=0}^n \mathbb{P}\left(\sum_{i=1}^j X_i = k\right) \mathbb{P}(N = j)\end{aligned}$$

On sait que $\sum_{i=1}^j X_i \sim \mathcal{B}(j, p)$ d'où $\mathbb{P}\left(\sum_{i=1}^j X_i = k\right) = 0$ si $j < k$. Par suite, on a

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(Y = k) &= \sum_{j=k}^n \mathbb{P}\left(\sum_{i=1}^j X_i = k\right) \mathbb{P}(N = j) \\ &= \sum_{j=k}^n \binom{j}{k} p^k (1-p)^{j-k} \binom{n}{j} p^j (1-p)^{n-j} = p^k (1-p)^{n-k} \sum_{j=k}^n \binom{j}{k} \binom{n}{j} p^j\end{aligned}$$

Avec le changement d'indice $\ell = j - k$, on obtient

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(Y = k) &= p^k (1-p)^{n-k} \sum_{\ell=0}^{n-k} \binom{j+k}{k} \binom{n}{j+k} p^{\ell+k} \\ &= p^{2k} (1-p)^{n-k} \sum_{\ell=0}^{n-k} \frac{n!}{k! \ell! (n-k-\ell)!} p^{\ell} = \frac{n!}{k! (n-k)!} p^{2k} (1-p)^{n-k} \sum_{j=0}^{n-k} \binom{n-k}{j} p^{\ell}\end{aligned}$$

On identifie alors un binôme et il vient

$$\mathbb{P}(Y = k) = \binom{n}{k} p^{2k} (1-p)^{n-k} (1+p)^{n-k} = \binom{n}{k} p^{2k} [(1-p)(1+p)]^{n-k}$$

On conclut

Y suit la loi binomiale $\mathcal{B}(n, p^2)$.

Exercice 11 (**)

Soit $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ un espace probabilisé et X une variable aléatoire réelle positive finie. Soit $\varphi \in \mathcal{C}^1([0; +\infty[, [0; +\infty[)$ strictement croissante telle que $\varphi(0) = 0$. Montrer

$$\mathbb{E}(\varphi(X)) = \int_0^{+\infty} \varphi'(t) \mathbb{P}(X \geq t) dt$$

Corrigé : On note $\varphi(X)(\Omega) = \{y_1, \dots, y_n\}$. On a

$$\begin{aligned}\mathbb{E}(\varphi(X)) &= \sum_{k=1}^n y_k \mathbb{P}(\varphi(X) = y_k) \\ &= \sum_{k=1}^n \int_0^{\varphi^{-1}(y_k)} \varphi'(t) dt \mathbb{P}(\varphi(X) = y_k) = \sum_{k=1}^n \int_0^{+\infty} \varphi'(t) \mathbb{1}_{[0; \varphi^{-1}(y_k)]}(t) \mathbb{P}(\varphi(X) = y_k) dt\end{aligned}$$

Par linéarité car convergence des intégrales concernées, il vient

$$\mathbb{E}(\varphi(X)) = \int_0^{+\infty} \varphi'(t) \sum_{k=1}^n \mathbb{1}_{[\varphi(t); +\infty[}(y_k) \mathbb{P}(\varphi(X) = y_k) dt = \int_0^{+\infty} \varphi'(t) \mathbb{E}(\mathbb{1}_{\{\varphi(X) \geq \varphi(t)\}}) dt$$

Par stricte croissance de φ , on a $\{\varphi(X) \geq \varphi(t)\} = \{X \geq t\}$ et on conclut

$$\mathbb{E}(\varphi(X)) = \int_0^{+\infty} \varphi'(t) \mathbb{P}(X \geq t) dt$$