

Convergences de suites de variables aléatoires. Théorèmes limites fondamentaux.

3.1. Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ une suite de variables aléatoires réelles indépendantes. Montrer que le rayon de convergence de la série entière $\sum_{n \in \mathbb{N}} X_n z^n$ à coefficients aléatoires est p.s. constant.

3.2. Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ une suite de variables aléatoires réelles indépendantes de loi donnée par $P(X_n = 1) = p$, $P(X_n = -1) = 1 - p$, $0 < p < 1$, $p \neq \frac{1}{2}$. On pose $S_0 = 0$ et pour $n \geq 1$, $S_n = X_1 + \dots + X_n$. L'événement $A_n = \{S_n = 0\}$ s'appelle un retour à 0.

(i) Que représente l'événement $\limsup_n A_n$?

(ii) Montrer que $P(\limsup_n A_n) = 0$.

3.3. Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ une suite de variables aléatoires réelles indépendantes.

(i) Montrer que la série $\sum_{n \in \mathbb{N}} X_n$ converge ou diverge presque sûrement.

(ii) Montrer que si la série $\sum_{n \in \mathbb{N}} X_n$ converge presque sûrement, alors pour tout $a > 0$, $\sum_{n \in \mathbb{N}} P(|X_n| > a) < \infty$.

3.4. Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ une suite de variables aléatoires réelles indépendantes. Montrer que :

(i) si pour un $M \in \mathbb{R}$, $\sum_{n \in \mathbb{N}} (1 - F_{X_n}(M)) < \infty$, alors $\limsup_{n \uparrow \infty} X_n \leq M$ p.s.

(ii) si pour un $M \in \mathbb{R}$, $\sum_{n \in \mathbb{N}} F_{X_n}(M) < \infty$, alors $\liminf_{n \uparrow \infty} X_n \geq M$ p.s.

3.5. Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$ une suite de variables aléatoires réelles indépendantes. La loi de X_n est :

$$P_{X_n} = \frac{1}{n^2}(\delta_{n^4} + \delta_{n^{-4}}) + \left(1 - \frac{2}{n^2}\right) \delta_0.$$

Montrer que la série $\sum_{n \in \mathbb{N}^*} X_n$ converge presque sûrement.

3.6. On considère l'espace de probabilité $([0, 1], \mathcal{B}_{[0,1]}, \lambda)$, où λ est la mesure de Lebesgue. Toutes les variables aléatoires seront définies sur cet espace de probabilité. Rappel :

$$\begin{array}{ccccc} \text{convergence p.s.} & \implies & \text{convergence en prob.} & \implies & \text{convergence en loi} \\ & & \uparrow & & \\ & & \text{convergence dans } L^2 & & \end{array}$$

(i) Construire une suite de variables aléatoires $\{X_n : n \in \mathbb{N}\}$ telle que $X_n \rightarrow 0$ en probabilité et que X_n ne converge pas vers 0 presque sûrement, quand $n \rightarrow \infty$.

(ii) Construire une suite de variables aléatoires $\{X_n : n \in \mathbb{N}\}$ telle que $X_n \rightarrow 0$ dans L^1 mais pas dans L^2 , quand $n \rightarrow \infty$.

(iii) Construire une suite de variables aléatoires $\{X_n : n \in \mathbb{N}\}$ telle que $X_n \rightarrow 0$ presque sûrement et que X_n ne converge pas vers 0 dans L^1 .

3.7.* Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$ une suite de variables aléatoires réelles indépendantes de loi exponentielle de paramètre 1. On note $M_n = \max_{1 \leq j \leq n} X_j$.

(i) Montrer que pour tout $\varepsilon > 0$

$$P(M_n \leq (1 - \varepsilon) \ln n) = \exp(n \ln(1 - n^{\varepsilon-1})).$$

(ii) Par le lemme de Borel-Cantelli, en déduire

$$\frac{M_n}{\ln n} \geq 1 - \varepsilon \text{ p.s. pour } n \text{ assez grand.}$$

(iii) Montrer que pour tout $\varepsilon > 0$

$$P(M_n \geq (1 + \varepsilon) \ln n) = 1 - \exp(n \ln(1 - n^{-\varepsilon-1})).$$

(iv) Soit la sous-suite $n_k = [(k + 1)^\delta]$, $k \in \mathbb{N}$, $\varepsilon\delta > 1$, où $[\cdot]$ note la partie entière. Par le lemme de Borel-Cantelli, en déduire

$$\limsup_{k \rightarrow \infty} \frac{M_{n_k}}{\ln n_k} \leq 1, \text{ p.s.}$$

Quelle est la limite presque sûre de $\frac{M_{n_k}}{\ln n_k}$?

(v) Pour tout entier $n > 0$ il existe $k \in \mathbb{N}$ tel que $n_k \leq n < n_{k+1}$. Montrer que

$$\frac{\ln n_k}{\ln n_{k+1}} \cdot \frac{M_{n_k}}{\ln n_k} \leq \frac{M_n}{\ln n} \leq \frac{M_{n_{k+1}}}{\ln n_{k+1}} \cdot \frac{\ln n_{k+1}}{\ln n_k}.$$

En déduire que, lorsque $n \rightarrow \infty$

$$\frac{M_n}{\ln n} \xrightarrow{\text{p.s.}} 1.$$

(vi) On a donc que $M_n = \ln n + o(\ln n)$ p.s. et on veut préciser le contenu du terme $o(\ln n)$. On note $Z_n = M_n - \ln n$. Montrer, en utilisant les fonctions de répartition que Z_n converge en loi vers une variable dont on précisera la densité.

3.8. Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ une suite de variables aléatoires réelles indépendantes centrées uniformément bornées.

(i) Montrer que $E[(X_1 + \dots + X_n)^4] \leq \text{cste} \cdot n^2$.

(ii) En déduire que, lorsque $n \rightarrow \infty$

$$\frac{X_1 + \dots + X_n}{n} \xrightarrow{\text{p.s.}} 0.$$

3.9. Montrer que l'espace L^0 peut être muni d'une structure d'espace métrique complet. En déduire l'unicité de la limite en probabilité.

3.10. Soient $\{X_n : n \in \mathbb{N}\}$ et $\{Y_n : n \in \mathbb{N}\}$ des suites de variables aléatoires et soit $g : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction continue. Toutes les convergences sont pour $n \rightarrow \infty$. (i) Montrer que si $X_n \rightarrow X$ et $Y_n \rightarrow Y$ presque sûrement (resp. en probabilité), alors $g(X_n, Y_n) \rightarrow g(X, Y)$ presque sûrement (resp. en probabilité).

(ii) Si $X_n \rightarrow X$ et $Y_n \rightarrow Y$ en probabilité, alors $X_n + Y_n \rightarrow X + Y$, $aX_n + bY_n \rightarrow aX + bY$ (a, b constantes), $X_n Y_n \rightarrow XY$ et enfin, lorsque $P(Y_n \neq 0) = P(Y \neq 0) = 1$, $X_n/Y_n \rightarrow X/Y$ en probabilité.

(iii) Si $X_n \rightarrow X$ en loi et $Y_n \rightarrow c$ en probabilité alors

a) $X_n + Y_n \rightarrow X + c$ en loi ;

b) $X_n Y_n \rightarrow cX$ en loi ;

c) $X_n/Y_n \rightarrow X/c$ en loi, dès que $P(Y_n \neq 0) = 1$ et $c \neq 0$.

3.11. Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ une suite de variables aléatoires réelles admettant un moment d'ordre deux et telles que $\lim_{n \rightarrow \infty} E(X_n) = c$ et $\lim_{n \rightarrow \infty} \text{Var}(X_n) = 0$. Montrer que X_n converge en probabilité vers c .

3.12. Soit $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ une suite de variables aléatoires réelles gaussiennes indépendantes, de même loi $\mathcal{N}(m, \sigma^2)$.

(i) Soit

$$T_n := \frac{X_1 + \dots + X_n - nm}{n^\alpha}, \quad 1/2 < \alpha \leq 1.$$

Montrer que T_n est une variable aléatoire gaussienne et calculer son espérance et sa variance.

(ii) Utiliser l'exercice **1.20** pour majorer $\mathbb{P}(|T_n| > \varepsilon)$.

(iii) En déduire que $T_n \rightarrow 0$ p.s.

3.13. Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ une suite de variables aléatoires réelles indépendantes de loi de Bernoulli telles que $E(X_n) = \frac{1}{n}$. Étudier la convergence en probabilité et presque sûre de cette suite.

3.14. Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ une suite de variables aléatoires réelles de même loi admettant un moment d'ordre deux, indépendantes. Montrer que, lorsque $n \rightarrow \infty$

$$\frac{1}{\sqrt{n}} \max_{0 \leq j \leq n} |X_j| \xrightarrow{\text{prob}} 0.$$

3.15. Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ une suite de variables aléatoires réelles indépendantes telles que X_n suit la loi uniforme sur $\{\pm n^\alpha\}$, $\alpha > 0$. Montrer que si $0 < \alpha < \frac{1}{2}$ alors la suite satisfait la loi faible des grands nombres. Est-ce que la réciproque de cette affirmation est vraie ?

3.16. Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ une suite de variables aléatoires réelles qui converge en probabilité vers une constante c . Soit $g : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction continue bornée. Montrer que $g(X_n) \xrightarrow{L^1} g(c)$.

3.17. Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$ une suite de variables aléatoires réelles deux-à-deux non corrélées telles que $\sup_{n \in \mathbb{N}^*} E(|X_n^2|) < \infty$. On note $S_n = X_1 + \dots + X_n$.

(i) On suppose que les X_n ont toutes la même espérance m . Montrer que, lorsque $n \rightarrow \infty$

$$\frac{S_n}{n} \xrightarrow{L^2} m.$$

(ii) On suppose que $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{E(X_1) + \dots + E(X_n)}{n} = m$. Montrer que, lorsque $n \rightarrow \infty$

$$\frac{S_n}{n} \xrightarrow{\text{prob}} m.$$

(iii) On suppose que les X_n sont toutes centrées et que de plus $\sum_{n \in \mathbb{N}^*} \text{Var}(X_n) < \infty$. Montrer que S_n converge dans L^2 .

3.18. Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$ une suite de variables aléatoires réelles indépendantes de loi binomiale $X_n \sim \mathcal{B}(n, \frac{\lambda}{n})$ ($0 < \lambda < 1$). Montrer que X_n converge en loi vers une variable aléatoire de loi

de Poisson de paramètre λ .

3.19. Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$ une suite de variables aléatoires réelles indépendantes de loi uniforme $X_n \sim \mathcal{U}(1, \dots, n)$. Montrer que $\frac{X_n}{n}$ converge en loi vers une variable aléatoire de loi $\mathcal{U}_{[0,1]}$.

3.20. Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$ une suite de variables aléatoires réelles indépendantes de loi géométrique $X_n \sim \mathcal{G}(\frac{p}{n})$ ($0 < p < 1$). Montrer que $\frac{X_n}{n}$ converge en loi (à l'aide des fonctions caractéristiques et des fonctions de répartition).

3.21. Soient $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ et $(Y_n)_{n \in \mathbb{N}}$ deux suites de variables aléatoires réelles telles que pour tout n X_n et Y_n sont indépendantes. On suppose que X_n converge en loi vers une variable X et Y_n converge en loi vers une variable Y . Montrer que la suite des couples (X_n, Y_n) converge en loi.

3.22. Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$ une suite de variables aléatoires réelles indépendantes de loi de Bernoulli de paramètre $\frac{1}{2}$ et soit $U \sim \mathcal{U}_{[0,1]}$. On pose

$$Y_n = \sum_{k=1}^n \frac{X_k}{2^k}.$$

(i) Montrer que la fonction caractéristique de Y_n peut se mettre sous les deux formes suivantes :

$$\varphi_{Y_n}(t) = e^{\frac{it}{2}} e^{-\frac{it}{2^{n+1}}} \cos\left(\frac{t}{4}\right) \cos\left(\frac{t}{8}\right) \cos\left(\frac{t}{16}\right) \dots \cos\left(\frac{t}{2^{n+1}}\right) = e^{\frac{it}{2}} e^{-\frac{it}{2^{n+1}}} \left(\frac{1}{2}\right)^n \frac{\sin\left(\frac{t}{2}\right)}{\sin\left(\frac{t}{2^{n+1}}\right)}.$$

(ii) En déduire que Y_n converge en loi vers U .

3.23. Soit $\psi : [0, 1] \rightarrow [0, 1]$ et soit $(U_n)_{n \in \mathbb{N}}$ une suite de variables aléatoires réelles indépendantes de loi uniforme sur $[0,1]$. On pose

$$I = \int_0^1 \psi(x) dx, \quad Y_k = \begin{cases} 1 & \text{si } \psi(U_{2k}) \geq U_{2k+1} \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

(i) Montrer que les variables aléatoires Y_k sont indépendantes et trouver leurs lois.

(ii) Montrer que, lorsque $n \rightarrow \infty$

$$\bar{Y}_n = \frac{1}{n}(Y_1 + \dots + Y_n) \xrightarrow{\text{p.s.}} I.$$

(iii) (méthode de Monte-Carlo simple)

On veut estimer I à l'aide de \bar{Y}_n et l'erreur relative est

$$\varepsilon_n = \frac{|\bar{Y}_n - I|}{I}.$$

Donner un majorant de $P(\varepsilon_n > \alpha)$ en termes de α, I, n .

(iv) Supposons que des estimations ont permis par ailleurs de voir que $I > 0,5$. À partir de quelle valeur de n s'assure-t-on 19 chances sur 20 de faire une erreur relative inférieure à 1%

en estimant I ?

3.24. Soit $f : \mathbb{R} \rightarrow [0, \infty[$ une densité de probabilité et soit $\psi : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction intégrable par rapport à la mesure de Lebesgue. On pose

$$I = \int_{\mathbb{R}} \psi(x)f(x)dx.$$

(i) (*méthode de Monte-Carlo simple*)

Montrer que si $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ est une suite de variables aléatoires réelles indépendantes ayant la même densité f alors, lorsque $n \rightarrow \infty$

$$\frac{1}{n}(\psi(X_1) + \dots + \psi(X_n)) \xrightarrow{\text{p.s.}} I.$$

(ii) (*méthode de Monte-Carlo avec rejet*)

Soit $(U_n)_{n \in \mathbb{N}}$ une suite de variables aléatoires réelles indépendantes de loi uniforme sur $[0,1]$ indépendante de $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ et soit $g : \mathbb{R} \rightarrow [0, \infty[$ une densité de probabilité telle que pour tout $x \in \mathbb{R}$, $\frac{g(x)}{f(x)} \leq c$ pour une certaine constante c . Montrer que, lorsque $n \rightarrow \infty$

$$\frac{c}{n} \sum_{j=1}^n \psi(X_j) \mathbb{1}_{g(X_j) < cU_j f(X_j)} \xrightarrow{\text{p.s.}} \int_{\mathbb{R}} \psi(x)g(x)dx.$$

(iii) (*facultatif*) On pose

$$Y_n = \begin{cases} 1 & \text{si } cU_n < \frac{g(X_n)}{f(X_n)} \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

Montrer que la suite $(Y_n)_{n \in \mathbb{N}}$ est une suite de Bernoulli indépendante. On pose

$$N(n) = \min\{k \in \mathbb{N} : Y_1 + \dots + Y_k = n\}.$$

Donner un équivalent presque sûr de $N(n)$. On considère les variables aléatoires

$$Z_1 = X_{N(1)}, \dots, Z_n = X_{N(n)}, \dots$$

Montrer que la suite $(Z_n)_{n \in \mathbb{N}}$ est une suite de variables aléatoires indépendantes de densité g . En déduire que, lorsque $n \rightarrow \infty$

$$\frac{1}{n}(\psi(Z_1) + \dots + \psi(Z_n)) \xrightarrow{\text{p.s.}} \int_{\mathbb{R}} \psi(x)g(x)dx.$$

3.25. (*formule d'inversion de transformée de Laplace de Post-Widder*)

Soit $f : [0, \infty[\rightarrow [0, \infty[$ une fonction (densité de probabilité) continue bornée. On rappelle que la transformée de Laplace de f est la fonction

$$g(s) = \int_0^\infty e^{-sx} f(x)dx.$$

(i) Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ une suite de variables aléatoires réelles indépendantes de même loi exponentielle $\mathcal{E}(\frac{1}{x})$. Quelle sont les densités de $S_n = X_1 + \dots + X_n$ et de $\frac{S_n}{n}$.

(ii) Montrer que g est indéfiniment dérivable sur $]\varepsilon, \infty[$, pour tout $\varepsilon > 0$, de dérivée n -ième donnée sur $]0, \infty[$ par

$$g^{(n)}(s) = (-1)^n \int_0^\infty x^n e^{-sx} f(x) dx.$$

(iii) Montrer que

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{E} \left[f \left(\frac{S_n}{n} \right) \right] = f(x).$$

(iv) En déduire la formule d'inversion de Post-Widder :

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{(-1)^{n-1} n^n g^{(n-1)}\left(\frac{n}{x}\right)}{x^n (n-1)!} = f(x),$$

et l'injectivité de la transformée de Laplace vue comme application de l'espace des fonctions continues bornées dans l'espace des fonctions continues.

3.26. Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$ une suite de variables aléatoires réelles indépendantes de loi de Poisson $X_n \sim \mathcal{P}(a_n)$ ($a_n > 0$). On note $s_n = a_1 + \dots + a_n$ et $S_n = X_1 + \dots + X_n$. On suppose que $\lim_{n \rightarrow \infty} s_n = \infty$.

(i) Montrer que, lorsque $n \rightarrow \infty$

$$\frac{S_n - s_n}{\sqrt{s_n}} \xrightarrow{\text{loi}} G \sim \mathcal{N}(0, 1).$$

(ii)* On suppose que tous les $a_n = 1$ et on pose $T_n = \frac{S_n - n}{\sqrt{n}}$. Pourquoi pour tout $x > 0$, $\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(x \leq T_n) = \mathbb{P}(x \leq G)$? À l'aide de l'inégalité Bienaymé-Tchebychev montrer que on peut dominer $\mathbb{P}(x \leq T_n)$ par une fonction intégrable sur $]0, \infty[$. En déduire,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{E}(T_n^+) = \mathbb{E}(G^+) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}}.$$

Prouver la formule de Stirling : lorsque $n \rightarrow \infty$,

$$\frac{e^{-n} n^n \sqrt{n}}{n!} \sim \frac{1}{\sqrt{2\pi}}.$$

3.27. Soit $\{X_n : n \in \mathbb{N}\}$ une suite i.i.d. de variables aléatoires d'espérance m et de variance σ^2 . On pose $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ et $S^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$. (i) Calculer les limites en probabilité et presque sûres de \bar{X} et de S^2 , quand $n \rightarrow \infty$.

(ii) Montrer que $\frac{n}{n-1} \frac{S^2}{\sigma^2} \rightarrow 1$, en probabilité et presque sûrement, quand $n \rightarrow \infty$.

(iii) Calculer la limite, quand $n \rightarrow \infty$, de la suite de fonctions

$$G_n(x) = \mathbb{P} \left[\frac{\sqrt{n}(\bar{X} - m)}{\sigma} \leq x \right], x \in \mathbb{R}$$

De quel type de convergence s'agit-il?

(iv) Montrer que $\frac{\sqrt{n-1}}{\sqrt{S^2}}(\bar{X} - m) \rightarrow \mathcal{N}(0, 1)$ et $\frac{\sqrt{n}}{\sqrt{S^2}}(\bar{X} - m) \rightarrow \mathcal{N}(0, 1)$ en loi, quand $n \rightarrow \infty$.

3.28.

(i) Soit $\phi : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ dérivable avec ϕ' continue en un point $a \in \mathbb{R}$. Soient $\{c_n : n \in \mathbb{N}\}$ une

suite de réels, non-nuls, telle que $c_n \rightarrow \infty$, et $\{X_n : n \in \mathbb{N}\}$ une suite de variables aléatoires telle que $c_n(X_n - a) \rightarrow X$ en loi, quand $n \rightarrow \infty$. Montrer que $c_n(\phi(X_n) - \phi(a)) \rightarrow \phi'(a)X$ en loi, quand $n \rightarrow \infty$.

(ii) Soit $\{X_n : n \in \mathbb{N}\}$ une suite i.i.d. de variables aléatoires d'espérance m et de variance σ^2 . Soit $g : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ dérivable avec dérivée continue au point m . Montrer que $\sqrt{n}[g(\bar{X}) - g(m)] \rightarrow \mathcal{N}(0, [\sigma g'(m)]^2)$, en loi quand $n \rightarrow \infty$.

3.29.

(i) Soit $\{X_n : n \in \mathbb{N}\}$ une suite de variables aléatoires gaussiennes centrées de variance σ_n^2 , telles que $\sigma_n^2 \rightarrow 0$. Montrer que $X_n \rightarrow \delta_0$ en loi.

(ii) Soit $\{X_n : n \in \mathbb{N}\}$ une suite i.i.d. de variables aléatoires de loi commune Q . Montrer que, presque sûrement, $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \delta_{X_i} \rightarrow Q$ en loi.

(iii) Montrer que $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \delta_{k/n}$ converge en loi vers la mesure de Lebesgue sur $[0, 1]$, quand $n \rightarrow \infty$.

(iv) Soit $\{X_n : n \in \mathbb{N}\}$ une suite de variables aléatoires gaussiennes de lois respectivement $\mathcal{N}(m_n, \sigma_n^2)$. On suppose que $m_n \rightarrow m$ et $\sigma_n^2 \rightarrow \sigma^2$. Montrer que $X_n \rightarrow \mathcal{N}(m, \sigma^2)$ en loi.

3.30. Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ une suite de variables aléatoires telles que $f_{X_n}(x) = 3^{-n}/\pi(3^{-2n} + x^2)$. On note $S_n = X_1 + \dots + X_n$. Montrer que $(S_n)_{n \in \mathbb{N}}$ converge presque sûrement. Si les variables (X_n) sont indépendantes déterminer la limite en loi de (S_n) .