

262: Convergence d'une suite de variables aléatoires.

Théorèmes limites. Exemples et applications.

Soit $(X_n)_n$ et X des variables aléatoires définies sur un même espace de probabilité $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ à valeurs dans $\mathbb{R}^d$.

I) Modes de convergence d'une suite de variables aléatoires

1) Convergence presque sûre

Définition 1: On dit que $(X_n)_n$ converge vers X presque sûrement, noté $X_n \xrightarrow{p.s.} X$, si $\mathbb{P}(\{\omega \in \Omega; \lim_{n \rightarrow \infty} X_n(\omega) = X(\omega)\}) = 1$

Exemple 2: Pour $X_n = \frac{1}{n}$, $\forall n \geq 1$, on a $X_n \xrightarrow{p.s.} 0$.

Proposition 3: Si $X_n \xrightarrow{p.s.} X$ et $f: \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}^p$ continue, alors $f(X_n) \xrightarrow{p.s.} f(X)$.

Lemme 1 (Borel-Cantelli): Soit $(A_n)_n$ une suite d'événements.

DEV 1

1) Si $\sum_{n \geq 0} \mathbb{P}(A_n) < +\infty$, alors $\mathbb{P}(\limsup_{n \rightarrow \infty} A_n) = \mathbb{P}(A_n; i.o.) = 0$

2) Si les A_n sont 2-à-2 indépendants et $\sum_{n \geq 0} \mathbb{P}(A_n) = +\infty$, alors $\mathbb{P}(A_n; i.o.) = 1$

Corollaire 5: Si $\forall \varepsilon > 0, \sum_{n \geq 0} \mathbb{P}(\|X_n - X\| > \varepsilon) < +\infty$, alors $X_n \xrightarrow{p.s.} X$.

Application 6: Soit $(X_n)_n$ une suite de variables aléatoires indépendantes et identiquement distribuées de loi $\mathcal{B}(p)$. Alors $\frac{1}{n} \sum_{k=0}^n X_k \xrightarrow{p.s.} p$.

2) Convergence en probabilité

Définition 7: On dit que $(X_n)_n$ converge en probabilité vers X , noté $X_n \xrightarrow{\mathbb{P}} X$, si $\forall \varepsilon > 0, \mathbb{P}(\{\omega \in \Omega; \|X_n(\omega) - X(\omega)\| > \varepsilon\}) = \mathbb{P}(\|X_n - X\| > \varepsilon) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$.

Exemple 8: Soit $X_n \sim \mathcal{B}(\frac{1}{n})$, $\forall n \geq 1$, alors $X_n \xrightarrow{\mathbb{P}} 0$.

Proposition 9: $X_n \xrightarrow{\mathbb{P}} X \Leftrightarrow \mathbb{E}(|X_n - X| \wedge 1) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$.

Théorème 10: Soit L^0 l'espace des variables aléatoires sur $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ définies à égalité presque sûre et $\forall X, Y \in L^0, d(X, Y) = \mathbb{E}(|X - Y| \wedge 1)$. Alors (L^0, d) est un espace métrique complet.

Théorème 11: 1) Si $X_n \xrightarrow{p.s.} X$, alors $X_n \xrightarrow{\mathbb{P}} X$.

2) Si $X_n \xrightarrow{\mathbb{P}} X$, alors on peut en extraire une sous-suite vérifiant $X_{p(n)} \xrightarrow{p.s.} X$.

Exemple 12: Soit X une variable aléatoire de densité $f(x) = e^{-x} \mathbb{1}_{(x)}(x)$ et $Y_n = X \mathbb{1}_{(0, n]}(x) + e^{-n} \mathbb{1}_{[n, +\infty)}(x)$. Alors $Y_n \xrightarrow{p.s.} X$ donc $Y_n \xrightarrow{\mathbb{P}} X$.

Contre-exemple 13: Soit $X_n \sim \mathcal{B}(\frac{1}{n})$ suite de variables aléatoires indépendantes. Alors $X_n \xrightarrow{\mathbb{P}} 0$ mais $X_n \not\xrightarrow{p.s.} 0$.

Proposition 14: Si $X_n \xrightarrow{\mathbb{P}} X$ et $f: \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}^m$ continue, alors $f(X_n) \xrightarrow{\mathbb{P}} f(X)$.

3) Convergence dans L^p

Définition 15: Soit $p \in \mathbb{N}^*$. On dit que $(X_n)_n$ converge vers X dans L^p , noté $X_n \xrightarrow{L^p} X$, si $\mathbb{E}(\|X_n - X\|^p) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$.

Théorème 16: Soit $p \in \mathbb{N}^*$.

1) Si $X_n \xrightarrow{L^p} X$, alors $X_n \xrightarrow{\mathbb{P}} X$.

2) Si $1 \leq q \leq p$ et $X_n \xrightarrow{L^p} X$, alors $X_n \xrightarrow{L^q} X$.

Exemple 17: Si $X_n \sim \mathcal{B}(\frac{1}{n})$, alors $\forall p \in \mathbb{N}^*$, $X_n \xrightarrow{L^p} 0$ mais $X_n \not\xrightarrow{L^0} 0$

Autre exemple 18: Soit $(X_n)_{n \geq 1}$ définies par $P(X_n = n^3) = \frac{1}{n^2}$ et $P(X_n = 0) = 1 - \frac{1}{n^2}$.

Alors $X_n \xrightarrow{P} 0$ mais $X_n \not\xrightarrow{L^p} 0$ car $E(X_n) = n \xrightarrow{n \rightarrow \infty} +\infty \neq 0$.

De plus, $X_n \xrightarrow{P} 0$ par le lemme de Borel-Cantelli.

Proposition 19: Si $X_n \xrightarrow{P} X$ et $(X_n)_n$ est bornée dans L^p (i.e. $\exists n > 0, \forall n \geq 0, E(|X_n|^p) < \infty$) alors $\forall q \in [1, p], X_n \xrightarrow{L^q} X$.

I) Convergence en loi

Définition 20: On dit que $(X_n)_n$ converge vers X en loi, note $X_n \xrightarrow{L} X$, si $\forall f: \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$ continue bornée, $E(f(X_n)) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} E(f(X))$.

Remarque 21: $X_n \xrightarrow{L} X$ et $X_n \xrightarrow{L} Y$ n'implique pas $X_n + Y_n \xrightarrow{L} X + Y$.

Autre exemple 22: Soit $X \sim \mathcal{N}(0, 1)$, $X_n = X$ et $Y_n = -X$. Alors $X_n \xrightarrow{L} X$ et $Y_n \xrightarrow{L} X$ mais $X_n + Y_n = 0 \not\xrightarrow{L} X + X \sim \mathcal{N}(0, 2)$.

Proposition 23: Si $X_n \xrightarrow{L} X$ et $g: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ continue, alors $g(X_n) \xrightarrow{L} g(X)$.

Théorème 24: $X_n \xrightarrow{L} X$ si et seulement si $P(X_n \leq x) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} P(X \leq x) = F_X(x)$, pour tout $x \in \mathbb{R}$ où F_X est continue.

Exemple 25: Soit $X_n \sim \mathcal{N}(0, \frac{1}{n})$. Alors $F_{X_n}(x) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ \frac{1}{2} & \text{si } x = 0 \\ 1 & \text{si } x > 0 \end{cases}$ qui n'est pas une fonction de répartition car pas continue à droite en 0. Or, $X_n \xrightarrow{L} 0$ car $P(0 \leq x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ 1 & \text{si } x > 0 \end{cases}$.

Proposition 26: Si $(X_n)_n$ et X ont à valeurs dans $\mathbb{N}$, alors s'équivalent:

- 1) $X_n \xrightarrow{L} X$
- 2) $\forall k \in \mathbb{N}, P(X_n = k) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} P(X = k)$
- 3) $\forall u \in [0, 1], E(u^{X_n}) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} E(u^X)$

Corollaire 27: Soit $X_n \sim \mathcal{B}(n, p_n)$ telle que $\lim_{n \rightarrow \infty} np_n = \lambda > 0$. Alors $X_n \xrightarrow{L} X \sim \mathcal{P}(\lambda)$.

Proposition 28: Soit $(X_n)_n$ de densité f_n et X de densité f . Si $f_n \rightarrow f$ simplement (ou presque partout), alors $X_n \xrightarrow{L} X$.

Autre exemple 29: Soit $(X_n)_n$ de densité $f_n(x) = 1 - \cos(2\pi nx)$ sur $(0, 1)$.

Alors $F_n(x) = x - \frac{\sin(2\pi nx)}{2\pi n} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} x \mathbb{1}_{(0, 1)}$ donc $X_n \xrightarrow{L} X \sim \mathcal{U}(0, 1)$ mais $(f_n)_n$ ne converge pas.

Théorème 30: Si $X_n \xrightarrow{P} X$, alors $X_n \xrightarrow{L} X$.

Autre exemple 31: Soit $X_n \sim \mathcal{B}(p)$. Alors $X_n \xrightarrow{L} X \sim \mathcal{B}(p)$ mais $X_n \not\xrightarrow{P} X$ car $(X_n)_n$ n'est pas de Cauchy pour la distance d .

Proposition 32: Si $X_n \xrightarrow{L} a$ où $a \in \mathbb{R}$, alors $X_n \xrightarrow{P} a$.

Théorème 33 (Lévy): Soit $(X_n)_n$, X de fonction caractéristique $(\phi_n)_n$ et ϕ . Alors: $X_n \xrightarrow{L} X \iff \forall x \in \mathbb{R}, \phi_{X_n}(x) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \phi_X(x)$.

Théorème 34 (Slutsky): Si $X_n \xrightarrow{L} X$ et $Y_n \xrightarrow{L} a$, alors $(X_n, Y_n) \xrightarrow{L} (X, a)$.

Corollaire 35: Sous les mêmes hypothèses, $X_n + Y_n \xrightarrow{L} X + a$ et $X_n Y_n \xrightarrow{L} aX$.

II) Théorèmes limites et applications

1) Loi des grands nombres

Théorème 36 (loi faible des grands nombres): Soit $(X_n)_n$ suite de variables aléatoires indépendantes et identiquement distribuées dans L^2 .

Alors: $\bar{X}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \xrightarrow{P/L^2} E(X_1)$.

Théorème 37 (Loi forte des grands nombres dans L^1): On suppose de plus que les X_n sont dans L^1 . Alors: $\bar{X}_n \xrightarrow{p.s.} E(X_1)$.

Corollaire 38: Soit $(A_n)_n$ une suite d'événements indépendants de probabilité p . Alors $\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n 1_{A_k} \xrightarrow{p.s.} P(A_1) = p$.

Théorème 39 (Loi forte des grands nombres): On suppose seulement que les X_n sont dans L^1 . Alors $\bar{X}_n \xrightarrow{p.s.} E(X_1)$.

Application 40 (Méthode de Monte-Carlo): Si $g: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ est intégrable sur $(0,1)$ et $(U_n)_n$ est une suite de v.a. iid $U(0,1)$, alors $\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n g(U_k) \xrightarrow{p.s.} E(g(U_1)) = \int_0^1 g(x) dx$.

Application 41 (Méthode de moments): Soit $(X_1, \dots, X_n)$ un n -échantillon de loi de Poisson de paramètre λ inconnu. On souhaite estimer λ . D'après le théorème 39, $\bar{X}_n \xrightarrow{p.s.} E(X_1) = \lambda$. Ainsi, $\bar{X}_n$ est un estimateur fortement consistant de λ .

Plus généralement, si $(X_1, \dots, X_n)$ est un n -échantillon de loi P_θ et ϕ est une fonction vérifiant $E_\theta(\phi(X_1)) < +\infty, \forall \theta \in \Theta$, alors $\hat{g}_n = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \phi(X_k)$ est un estimateur fortement consistant de $g(\theta) = E_\theta(\phi(X_1))$.

2) Théorème central limite

Théorème 42 (Théorème central limite): Soit $(X_n)_n$ suite de v.a. iid d'espérance m et de variance σ^2 . Alors: $DEV2$
 $\sqrt{n}(\bar{X}_n - m) \xrightarrow{L} \mathcal{N}(0, \sigma^2)$

Corollaire 43: Soit $(A_n)_n$ suite d'événements indépendants de probabilité p . Alors $\sqrt{n} \left(\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n 1_{A_k} - p \right) \xrightarrow{L} \mathcal{N}(0, p(1-p))$.

Exemple 44: Soit $X_n \stackrel{iid}{\sim} \mathcal{U}(0,1)$. Alors, $Y_n, X_n \notin \mathcal{L}$ et $\bar{X}_n \sim \mathcal{U}(0,1)$ mais $\forall \alpha_n, \beta_n, \alpha_n \bar{X}_n + \beta_n \xrightarrow{L} \mathcal{N}(0, \sigma^2)$.

Application 45: Pour toute $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}$ continue périodique, $\frac{1}{n} \sum_{k=0}^{n-1} \binom{n}{k} f\left(\frac{2k-n}{\sqrt{n}}\right) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x) e^{-x^2/2} dx$.

Application 46 (Intervalle de confiance): Soit $(X_n)_n$ suite de réalisations de v.a. iid suivant $\mathcal{B}(p)$ où $p \in (0,1)$ inconnu. On souhaite estimer p . Alors $(\bar{X}_n \pm q_{1-\alpha/2} \sqrt{\frac{\bar{X}_n(1-\bar{X}_n)}{n}})$, où $q_{1-\alpha/2}$ est la quantile d'ordre $1-\alpha/2$ d'une $\mathcal{N}(0,1)$ et $\bar{\sigma}_n^2 = \bar{X}_n(1-\bar{X}_n)$, est un intervalle de confiance asymptotique de niveau $1-\alpha$ i.e. $DEV2$
 $P_p \left(p \in \left(\bar{X}_n \pm q_{1-\alpha/2} \sqrt{\frac{\bar{X}_n(1-\bar{X}_n)}{n}} \right) \right) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 1-\alpha$.