

Cadre : On se place dans l'espace probabilisé $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$, sur lequel sont définies $(X_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$ et X des variables aléatoires réelles.

I Modes de convergence

1) Convergence presque sûre

Définition 1. On dit que (X_n) converge presque sûrement vers X si :

$$\mathbb{P} \left(\left\{ \omega \in \Omega \mid \lim_{n \rightarrow +\infty} X_n(\omega) = X(\omega) \right\} \right) = 1$$

Autrement dit, si l'ensemble où X_n ne converge pas vers X est négligeable. On note alors $X_n \xrightarrow{\text{p.s.}} X$.

Remarque 2. La condition de convergence presque sûre équivaut à :

$$\forall \varepsilon > 0, \mathbb{P} \left(\limsup_{n \rightarrow +\infty} \{|X_n - X| \geq \varepsilon\} \right) = 0$$

Exemple 3. Dans $([0, 1], \mathcal{B}([0, 1]), \lambda)$, où λ est la mesure de Lebesgue sur $[0, 1]$, $X_n = \mathbb{1}_{[0, \frac{1}{n}[}$ converge presque sûrement vers 0.

Exemple 4. Supposons que $X_n \hookrightarrow \mathcal{B}(p)$, et posons $U_n = \sum_{i=1}^n 2^{-i} X_i$. Alors $U_n \xrightarrow{\text{p.s.}} U$, où U est une variable aléatoire à valeurs dans $[0, 1]$.

Théorème 5 (Borel-Cantelli). Soit $(A_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$ une suite d'évènements.

- (i) Si $\sum \mathbb{P}(A_n) < \infty$, $\mathbb{P}(\limsup A_n) = 0$.
- (ii) Si $\sum \mathbb{P}(A_n) = \infty$ et les A_n sont indépendants, $\mathbb{P}(\limsup A_n) = 1$.

Exemple 6. On lance une infinité de fois une pièce équilibrée, on obtiendra presque sûrement une infinité de fois 42 piles consécutifs.

Exemple 7. Supposons que $X_n \hookrightarrow \mathcal{E}(1)$ et sont indépendantes. Alors $\frac{\max_{1 \leq i \leq n} X_i}{\ln n}$ converge presque sûrement vers 1.

2) Convergence en probabilités

Définition 8. On dit que (X_n) converge en probabilité vers X si :

$$\forall \varepsilon > 0, \lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{P}(|X_n - X| \geq \varepsilon) = 0$$

On note alors $X_n \xrightarrow{\mathbb{P}} X$.

Exemple 9. Dans $([0, 1], \mathcal{B}([0, 1]), \lambda)$, où λ est la mesure de Lebesgue sur $[0, 1]$, $X_n = \mathbb{1}_{[0, \frac{1}{n}[}$ converge en probabilités vers 0.

Proposition 10. Soient $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ continue, $X_n \xrightarrow{\mathbb{P}} X$ et $Y_n \xrightarrow{\mathbb{P}} Y$.

$$(X_n, Y_n) \xrightarrow{\mathbb{P}} (X, Y) \quad X_n + Y_n \xrightarrow{\mathbb{P}} X + Y \quad f(X_n) \xrightarrow{\mathbb{P}} f(X)$$

3) Convergence dans L^p

Définition 11. Si les $(X_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$ et X sont dans L^p , pour $p \in [1, +\infty[$. On dit que $(X_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$ converge vers X dans L^p si $\lim_{n \rightarrow +\infty} \|X_n - X\|_p = 0$, ou de manière équivalente $\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{E}[|X_n - X|^p] = 0$. On note $X_n \xrightarrow{L^p} X$.

Exemple 12. Supposons que $X_n \hookrightarrow \mathcal{B}(\frac{1}{n})$ et sont indépendantes. Alors $\mathbb{E}[|X^p|] = \mathbb{E}[X] = \frac{1}{n} \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 0$. Donc X_n converge dans L^p .

Proposition 13 (Markov). Soit X est positive.

$$\forall t > 0, \mathbb{P}(X \geq t) \leq \frac{\mathbb{E}[X]}{t}$$

Corollaire 14 (Bienaymé-Tchébychev). Soit X est de carré intégrable.

$$\forall t > 0, \mathbb{P}(|X - \mathbb{E}[X]| \geq t) \leq \frac{\mathbb{E}[(X - \mathbb{E}[X])^2]}{t^2}$$

Proposition 15 (Hölder). Soient $X \in L^p$ et $Y \in L^q$ tels que $\frac{1}{p} + \frac{1}{q} = 1$.

$$\mathbb{E}[|XY|] \leq \mathbb{E}[|X|^p]^{\frac{1}{p}} \mathbb{E}[|Y|^q]^{\frac{1}{q}}$$

Définition 16. On dit que $(X_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$ est équi-intégrable si les X_n sont intégrables et que :

$$\lim_{c \rightarrow +\infty} \sup_{n \in \mathbb{N}^*} \int_{\{|X_n| > c\}} |X_n| d\mathbb{P} = 0$$

Exemple 17. Une famille finie de variables aléatoires intégrables est équi-intégrable.

4) Convergence en loi

Définition 18. On dit que (X_n) converge en loi vers X si, pour tout $\varphi \in \mathcal{C}_b(\mathbb{R}, \mathbb{R})$, $\lim_n \mathbb{E}[\varphi(X_n)] = \mathbb{E}[\varphi(X)]$. On note alors $X_n \xrightarrow{\mathcal{L}} X$.

Remarque 19. On peut prendre les $(X_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$ et X définies sur des espaces probabilisés différents.

Exemple 20. Si $X \hookrightarrow \mathcal{N}(0, \sigma^2)$ avec $\lim_{n \rightarrow +\infty} \sigma_n = \sigma$, alors X_n converge en loi vers $X \hookrightarrow \mathcal{N}(0, \sigma^2)$.

Théorème 21 (Lévy). $X_n \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\mathcal{L}} X$ si et seulement si $\varphi_{X_n} \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} \varphi_X$.

Proposition 22. Si les X_n sont à valeurs dans \mathbb{N} , alors $X_n \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\mathcal{L}} X$ si, et seulement si, pour tout $k \in \mathbb{N}$, $\mathbb{P}(X_n = k) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} \mathbb{P}(X = k)$.

Proposition 23. $X_n \xrightarrow{\mathcal{L}} X$ si, et seulement si, $F_{X_n} \rightarrow F_X$ en tout point de continuité de F_X .

II Liens entre les modes de convergence

Proposition 24. Soient $1 \leq p \leq q \leq +\infty$. On a :

$$X_n \xrightarrow{L^\infty} X \Rightarrow X_n \xrightarrow{L^q} X \Rightarrow X_n \xrightarrow{L^p} X$$

Proposition 25. $X_n \xrightarrow{p.s.} X \Rightarrow X_n \xrightarrow{\mathbb{P}} X$

Contre-exemple 26. Supposons que $X_n \hookrightarrow \mathcal{B}(\frac{1}{n})$ et sont indépendantes. Alors X_n converge en probabilités et dans L^p vers 0, mais ne converge pas presque sûrement.

Proposition 27. $X_n \xrightarrow{L^p} X \Rightarrow X_n \xrightarrow{\mathbb{P}} X$

Théorème 28. La convergence en probabilité implique la convergence presque sûre d'une sous-suite vers la même limite.

Corollaire 29. La convergence dans L^p implique la convergence presque sûre d'une sous-suite vers la même limite.

Théorème 30. $X_n \xrightarrow{\mathbb{P}} X \Rightarrow X_n \xrightarrow{\mathcal{L}} X$

Remarque 31. La réciproque est vraie si la variable limite est constante, mais pas en général : si $X \hookrightarrow \mathcal{B}(\frac{1}{2})$, alors $1 - X \xrightarrow{\mathcal{L}} X$, mais pas en probabilités.

Théorème 32. Si les X_n sont intégrables, on a équivalence entre :

- (i) $X_n \xrightarrow{\mathbb{P}} X$ et $(X_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$ est équi-intégrable.
- (ii) $X_n \xrightarrow{L^1} X$ et X est intégrable.

Contre-exemple 33. Dans $([0, 1], \mathcal{B}([0, 1]), \lambda)$, où λ est la mesure de Lebesgue sur $[0, 1]$, $X_n = n \mathbb{1}_{[0, \frac{1}{n}]}$ converge en probabilités vers 0, mais pas dans L^p .

III Théorèmes limites

1) Lois des grands nombres

Théorème 34 (Loi faible des grands nombres). Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$ une suite de variables aléatoires réelles indépendantes et identiquement distribuées de même loi qu'une variable aléatoire réelle X . Alors :

$$\mathbb{E}[|X|] < +\infty \Rightarrow \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \xrightarrow{\mathbb{P}} \mathbb{E}[X]$$

Théorème 35 (Loi forte des grands nombres). Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$ une suite de variables aléatoires réelles indépendantes et identiquement distribuées de même loi qu'une variable aléatoire réelle X . Alors :

$$\mathbb{E}[|X|] < +\infty \Leftrightarrow \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \xrightarrow{p.s.} \mathbb{E}[X]$$

Application 36 (Monte-Carlo). Soit $f : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$ intégrable par rapport à la mesure de Lebesgue, et $(X_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$ une suite de variables aléatoires indépendantes, identiquement distribuées et de loi $\mathcal{U}([0, 1])$. Alors :

$$\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n f(X_k) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} \int_0^1 f(t) dt \text{ p.s.}$$

2) Théorème central limite

[Ouv08] Jean-Yves Oувrard. *Probabilités : Tome 1*. Cassini, 2008
 [Ouv09] Jean-Yves Oувrard. *Probabilités : Tome 2*. Cassini, 2009

Théorème 37 (Théorème central limite). *On suppose que les X_n sont indépendants, identiquement distribués et de carré intégrable. Alors :*

$$\frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{i=1}^n \frac{X_i - \mathbb{E}[X_i]}{\sqrt{\text{Var}(X_i)}} \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0, 1)$$

Application 38. *On suppose que les X_n sont indépendants, identiquement distribués et de loi $\mathcal{B}(p)$ pour $p \in [0, 1]$ inconnu. Le théorème central limite donne un intervalle de confiance asymptotique de niveau α pour p en fonction de la moyenne empirique $\widehat{p}_n = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k$. Il s'agit de :*

$$IC_\alpha = \left[\widehat{p}_n \pm \frac{q_{1-\frac{\alpha}{2}}}{2\sqrt{n}} \right]$$

où q_t est le quantile d'ordre t de $\mathcal{N}(0, 1)$.

Application 39. *Dans la méthode de Monte-Carlo, on obtient un intervalle de confiance de probabilité asymptotique $1 - \alpha$ de longueur proportionnelle à $\frac{1}{\sqrt{n}}$.*

Théorème 40. *Soit $(X_{n,j})_{n \in \mathbb{N}^*, j \in \llbracket 1, M_n \rrbracket}$ une suite de variables aléatoires indépendantes à valeurs dans $\{0, 1\}$, avec $(M_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$ une suite croissante de \mathbb{N}^* qui tend vers $+\infty$. On pose $\mathbb{P}(X_{n,j} = 1) = p_{n,j}$ et $S_n = \sum_{j=1}^{M_n} X_{n,j}$. On suppose de plus que :*

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \max_{1 \leq j \leq M_n} p_{n,j} = 0 \quad \text{et} \quad \lim_{n \rightarrow +\infty} \sum_{j=1}^{M_n} p_{n,j} = \lambda > 0$$

Alors la suite $(S_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$ converge en loi vers la loi de Poisson $\mathcal{P}(\lambda)$.

Développements

- Théorème central limite et intervalle de confiance (37,38) [BL07]
- Loi des événements rares de Poisson (40) [Ouv09]

Références

[BL07] Philippe Barbe and Michel Ledoux. *Probabilité*. EDP Sciences, 2007

Annexes

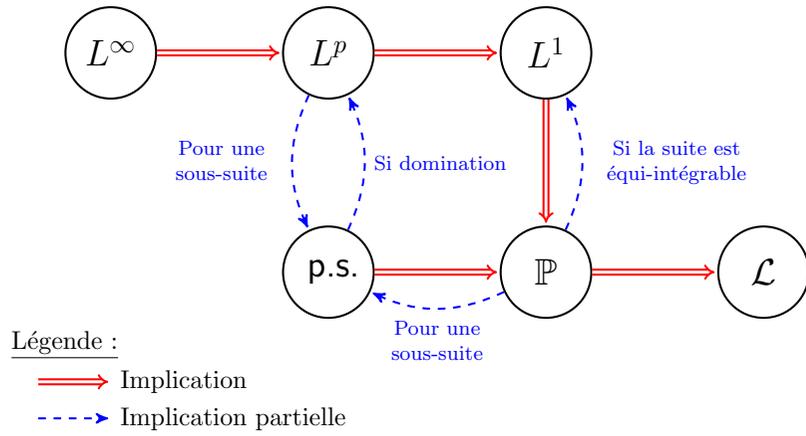


FIGURE 1 – Liens entre les modes de convergence