

Convergences d'une suite de variables aléatoires. Théorème limite. Exemples et application.

I/ Différents modes de convergence

Dans les 3 premiers sous-sections, les suites de variables aléatoires $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ et X sont toutes définies sur un même espace probabilisé (Ω, \mathcal{A}, P) .

1) Convergence presque sûre:

Définition 1: On dit qu'une suite de variables aléatoires $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ converge presque sûrement vers X si $\mathbb{P}(\{\omega | X_n(\omega) \rightarrow X(\omega)\}) = 1$. On note alors $X_n \xrightarrow{ps} X$.

Ram 2: La variable aléatoire X considérée est unique, à égalité près dans l'ensemble presque sûre pres.

Ex 3: Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ une suite de v.a. indépendantes, de loi $B(1/2)$.

Alors $\sum_{k=1}^m X_k \xrightarrow{ps} X$, avec $X \sim U([0, 1])$.

Prop 4: Soit $\epsilon > 0$. Pour $k \in \mathbb{N}$, on pose $E_k(\epsilon) = \{ |X_k - X| > \epsilon \}$ et

$E(\epsilon) = \limsup_{m \rightarrow +\infty} E_m(\epsilon) = \bigcap_{m \in \mathbb{N}} \bigcup_{k \geq m} E_k(\epsilon)$ qui sont tous deux mesurables. La famille $(E_k)_{\epsilon > 0}$ est décroissante et $D = \bigcup_{\epsilon > 0} E(\epsilon)$ est mesurable. De plus, $X_n \xrightarrow{ps} X$ si et seulement si $\mathbb{P}(D) = 0$.

Prop 5: (suite continues) $X_n \xrightarrow{ps} X$ si et seulement si l'une des assertions équivalentes suivantes est vérifiée :

- pour tout $\epsilon > 0$, $\mathbb{P}(E(\epsilon)) = 0$
- pour tout $\epsilon > 0$, $\mathbb{P}(|X_n - X| > \epsilon \text{ infiniment souvent}) = 0$
- pour tout $\epsilon > 0$, $\mathbb{P}(\bigcap_{k \geq n} |X_k - X| > \epsilon) \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 0$
- pour tout $\epsilon > 0$, $\mathbb{P}(\bigcup_{m \in \mathbb{N}} \{ |X_m - X| > \epsilon \}) = 0$

Prop 6: Si $X_n \xrightarrow{ps} X$ et $Y_n \xrightarrow{ps} Y$ alors

- pour toute application continue $\phi: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$, on a $\phi(X_n) \xrightarrow{ps} \phi(X)$
- pour tout $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$, $\alpha X_n + \beta Y_n \xrightarrow{ps} \alpha X + \beta Y$

Thm 7 (Boole - Cantelli): Soit $(A_n)_{n \in \mathbb{N}}$ une suite d'événements sur un espace probabilisé (Ω, \mathcal{A}, P) .

- si $\sum_{n \in \mathbb{N}} \mathbb{P}(A_n) < +\infty$, alors $\mathbb{P}(A_n \text{ i.s.}) = 0$
- si A_n sont indépendants et $\sum_{n \in \mathbb{N}} \mathbb{P}(A_n) = +\infty$, alors $\mathbb{P}(A_n \text{ i.s.}) = 1$.

App 8 (Singe de Buffon): Considérons une suite $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ de v.a. indépendantes, de loi uniforme sur un ensemble fini \sum . Soit $m \in \sum$ un mot de taille l . On pose $A_m = \{\omega | X_m \cdots X_{m+l-1}(\omega) = m\}$. $\mathbb{P}(A_m) > 0$ et donc $\mathbb{P}(A_n \text{ i.s.}) = 1$.

Ex 9: Si pour tout $\epsilon > 0$, $\sum_{n \in \mathbb{N}} \mathbb{P}(|X_n - X| > \epsilon) < +\infty$, alors $X_n \xrightarrow{ps} X$

• Si les $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ sont mutuellement indépendants, alors $X_n \xrightarrow{ps} X$ et seulement si pour tout $\epsilon > 0$, $\sum_{n \in \mathbb{N}} \mathbb{P}(|X_n| > \epsilon) = +\infty$

App 10: Soient $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ une suite de v.a. indépendantes de loi $\mathcal{E}(\lambda)$ et $M_m = \max_{1 \leq i \leq m} X_i$. Alors $\frac{M_m}{m} \xrightarrow{ps} 1/\lambda$.

2) Convergence en probabilité

Déf 11: On dit qu'une suite de variables aléatoires $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ converge en probabilité vers X pour tout $\epsilon > 0$, $\mathbb{P}(|X_n - X| \geq \epsilon) \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 0$. On note alors $X_n \xrightarrow{p} X$.

Thm 12: Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ une suite de v.a. nulles non corélées, centrees et de même variance. Alors $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \xrightarrow{p} 0$.

Thm 13: (Bardini): Soit $f: [0, 1] \rightarrow \mathbb{C}$ continue, et w son module d'inverse continu. Pour $n \geq 1$, on pose $B_n[f](w) = \sum_{k=n}^{n+l} \binom{n}{k} (1-w)^{n-k} f\left(\frac{k}{n}\right)$

Alors B_n converge uniformément sur $[0, 1]$, et plus précisément, $\|f - B_n[f]\| \leq \frac{3}{2\sqrt{n}}$.

Cor 14 (Weierstrass): L'enveloppe des polynômes est dense dans $(C([0, 1]), \|\cdot\|)$.

Prop 15: Si $X_n \xrightarrow{ps} X$ alors $X_n \xrightarrow{p} X$

Prop 16: $X_n \xrightarrow{ps} X$ si et seulement si $\sup_{k \geq n} |X_k - X| \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 0$.

Prop 17: La séquence est parax. Soit $\Omega = [0, 1]$ muni de la tribu borélienne et de la probabilité uniforme (i.e. de Lebesgue). Pour $m \in \mathbb{N}$ et pour $1 \leq k \leq 2^m$, posons $i = 2^m k - 1$ et $X_i = \mathbb{1}_{[i/2^m, (i+1)/2^m]}[X]$. X_i ne converge pas sur un ensemble de mesure 1, mais $X_i \xrightarrow{p} 0$.

Def 18: Lorsqu'il existe $L^0(\Omega, d, P)$ l'ensemble des v.a. n. sur un espace probabilisé (Ω, \mathcal{F}, P) , quadrillé par l'égalité presque sûre. Alors $d(x, y) = E\left(\frac{|x-y|}{1+|x-y|}\right)$ est une distance.

Prop 19: $X_n \xrightarrow{P} X$ si et seulement si $d(X_n, X) \rightarrow 0$

Thm 20: $X_n \xrightarrow{P} X$ si et seulement si toute suite strictement monotone $(k_n)_{n \in \mathbb{N}}$ on peut écrire sous forme $k_n^{(p,n)}$ telle que $X_{k_n^{(p,n)}} \xrightarrow{P} X$.

Cor 21: La convergence presque sûre n'est pas matricielle.

Prop 22: Si $X_n \xrightarrow{P} X$ et $Y_n \xrightarrow{P} Y$ alors

• pour toute application continue $\phi: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$, $\phi(X_n) \xrightarrow{P} \phi(X)$

• pour tous $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$, $\alpha X_n + \beta Y_n \xrightarrow{P} \alpha X + \beta Y$.

Thm 23: $L^p(\Omega, \mathcal{F}, P)$ est complet pour d . Donc si $\forall \epsilon > 0, \exists N, \forall n \geq N$,

$P(|X_p - X_n|^p \geq \epsilon) \leq \epsilon$, alors (X_n) converge en probabilité.

3) Convergence dans L^p .

Def 24: Pour $p \in [1, +\infty]$, on note $\|X\|_p = \sqrt[p]{E(|X|^p)}$ la norme p de X .

C'est une norme pour l'espace L^p , du r.a. de norme p fine, et un Banach.

Def 25: Rappel de v.a. $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ converge dans L^p vers X_m

$\Leftrightarrow X_m - X_1 \xrightarrow{P} 0$, on démontre l'équivalence en $E(|X_m - X_1|^p) \rightarrow 0$. On note alors $X_m \xrightarrow{L^p} X$

Prop 26: Soit $q \leq p$. Si $X_n \xrightarrow{L^p} X$, alors $X_n \xrightarrow{L^q} X$.

Prop 27 (Markov): Soit $X \in L^p$ et $a > 0$. Alors $P(|X|_p > a) \leq E[|X|^p]/a^p$.

Cor 28: Pour tout $p > 1$, si $X_n \xrightarrow{L^p} X$, alors $X_n \xrightarrow{P} X$.

Ex 30: La convergence presque sûre implique que la convergence dans L^p . Soit $\Omega = \mathbb{R}^d$ muni de la tribu borélienne. Soit $d > 0$ et pour $n \in \mathbb{N}$, on note $X_n(w) = \inf_{x \in \mathbb{R}^d} \|x\|_n(w)$. Alors $X_n \xrightarrow{P} 0$, mais $X_n \not\xrightarrow{L^p} 0$ pa λ .

Ex 31: On dit que $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ converge en loi vers X (noté $X_n \xrightarrow{D} X$) si pour toute fonction borélique f , $E[f(X_n)] \rightarrow E[f(X)]$.

Ex 32: Soient $X_n \sim \mathcal{B}(1_n)$ et $X = 0$. On a $X_n \xrightarrow{D} X$.

Prop 33: Soit g continue et $X_n \xrightarrow{D} X$. Alors $g(X_n) \xrightarrow{D} g(X)$.

Def 34: On note $F^X: x \mapsto P(X \leq x)$ la fonction de répartition de X .

Thm 35 (Potempski): $X_n \xrightarrow{D} X$ si et seulement si $F^{X_n}(x) \rightarrow F^X(x)$ en tout point de continuité de F^X .

Def 36: On note $\varphi^X: t \mapsto E[e^{itX}]$ la fonction caractéristique de X .

Thm 39 (Lévy): Si $X_n \xrightarrow{D} X$, alors φ^{X_n} converge ponctuellement vers φ^X .

Plus précisément, si (X_n) est une suite de r.a. dont les fonctions caractéristiques sont $\varphi_n(t) = E[e^{itX_n}]$, tq $\varphi_n(t)$ converge ponctuellement vers φ^X lorsque t varie dans \mathbb{R} . Alors φ^X est la fonction caractéristique de X .

Ex 38: L'hypothèse de continuité à droite est unie : supposant $X_n \in \mathcal{C}_0(\mathbb{R})$, X_n ne converge pas en loi vers φ^X car φ^X qui est discontinue en 0.

Prop 39: Si X_1, X_2, \dots, X_n sont des \mathbb{R}^d -valus et (X_n) converge dans L^1

et que $\mathbb{E}(X_1) = \dots = \mathbb{E}(X_n) = \mathbf{0}$, alors $\mathbb{E}(S_n) = \mathbf{0}$.

On note $\lambda_n = \mathbb{E}(X_n)$. On note $\lambda = \mathbb{E}(X)$, donc $\lambda_n \rightarrow \lambda$.

On note $\Gamma_n = \text{var}(X_n)$ et $\Gamma = \text{var}(X)$.

On note $\Gamma_n = \mathbb{E}(X_n^2) - \mathbb{E}(X_n)^2$, donc $\Gamma_n \geq 0$ et $\Gamma_n \rightarrow \Gamma$.

Méthodes limite

Démonstration

Soit X une variable aléatoire réelle et soit (X_n) une suite de v.a. telles que $\mathbb{E}(X_n) = \mathbb{E}(X)$.

Thm 41: $\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{E}(g(X_n)) = \mathbb{E}(g(X))$ si g est une fonction continue.

Si les X_n sont des variables continues, alors $\mathbb{E}(X_n)$ est continue (sans pas nécessairement identiquement distribuée).

Si $\mathbb{E}(X_n) = 0$, alors $\mathbb{E}(S_n) = 0$.

Appli 5: $X \sim B(p)$. Alors $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \xrightarrow[n]{\text{law}} p$ (dans \mathbb{R}).

Thm 42 (cas facile des grandeurs sans variables dans certaines ordres): Soit (X_n) une suite de grandeurs sans variables dans certaines ordres (cas facile des grandeurs sans variables dans certaines ordres).

Si les X_n sont \mathbb{R}^d -indépendantes, alors $\mathbb{E}(S_n)$ est identiquement distribuée selon la loi de X , alors $\mathbb{E}(S_n) \xrightarrow[n]{\text{law}} \mathbb{E}(X)$.

Thm 43 (cas forte des grandeurs): Si les X_n sont indépendantes et identiquement distribuées alors la loi de X , alors $\mathbb{E}(f(X)) \xrightarrow[n]{\text{law}} \mathbb{E}(f(X))$.

Exerc: Soit f une fonction continue indépendante de \mathbb{R}^d , $f(x)$ une sorte de v.a. indépendante de x , alors $\mathbb{E}(f(X_1) + \dots + f(X_n)) \xrightarrow[n]{\text{law}} \mathbb{E}(f(x))$.

Thm 47 (Central limit): Soit $X \in \mathbb{R}^d$ une r.v. value et (X_n) une suite de v.a. réelles, indépendantes, identiquement distribuées et de même loi que X . On note $\lambda_n = \mathbb{E}(X_n)$ et $\Sigma_n = \text{var}(X_n) > 0$.

Alors $\frac{S_n - \lambda_n}{\sqrt{\Sigma_n}} \xrightarrow[n]{\text{law}} \mathcal{N}(\mathbf{0}, \mathbf{I})$ (si on écrit $X_n = \lambda_n + \varepsilon_n$ où ε_n est une loi $\mathcal{N}(0, \Sigma_n)$)

Appli 6 (Stirling): montrer $\sqrt{n}! \xrightarrow[n]{\text{law}} \mathcal{N}(n \ln n, n)$ via la méthode de Stirling

Applications: analyse statistique sur \mathbb{R}^d

1) Suv P.

On considère une suite de v.a. $X_n \sim \mathcal{N}(\mu, \Sigma)$ mutuellement indépendantes et ayant une loi de déplacement-aléatoire sur un espace fini. Si μ représente alors la position du marcheur au temps n .

Prop 43: $\frac{S_n}{\sqrt{n}} \xrightarrow[n]{\text{law}} \mathcal{N}(0, \mathbf{I})$, où $\mathbf{I} \neq \frac{1}{2} \mathbf{I}$, $\mathbb{P}(S_n = 0) = 0$

Prop 50: Si $p = \frac{1}{2}$, $\mathbb{P}(S_n = 0) = 1$

b) $\text{Suv } \mathbb{R}^d \text{ et } \mathbb{L}^3$

On note e_1, \dots, e_d la base canonique de \mathbb{R}^d . Soit (X_n) une suite de v.a. dans \mathbb{R}^d telle que $\left\{ \pm e_i \mid 1 \leq i \leq d \right\}$ de loi uniforme. On pose $S_n = \sum_{i=1}^d X_i$.

Prop 51: Si $d = 2$, $\mathbb{P}(S_n = 0) = 1$

Prop 52: $d \geq 3$, alors $\mathbb{P}(S_n = 0) = 0$

Références:

- Bézout, Lebesgue : Probabilités

- Université : Probabilités (Tome 2)

- Foata, Fuchs, Franchi : Calcul des probabilités

Implications entre les convergences

Thm de convergence dominée



convergence dominée

proba d'une

→ implications
---> acc proba
murs conditions