

exam 6

Convergence en loi et fonctions caractéristique

- critère de Levy qu'on utilisera dans la démonstration du théorème central limite.

Proposition: Soient (μ_n) et μ des mesures de probabilités sur \mathbb{R}^d . Soit $H \subset C_b(\mathbb{R}^d)$ f.g.
 $\bar{H} \supset C_c(\mathbb{R}^d)$ (dotée pour la topologie de la norme sup). Alors on a équivalence:

- $\mu_n \xrightarrow{(e)} \mu$
- $\int \varphi \mu_n \rightarrow \int \varphi \mu \quad \forall \varphi \in H$

Remarque: on a déjà montré la proposition dans le cas $H = C_c(\mathbb{R}^d)$.

i) \Rightarrow ii) évident

ii) \Rightarrow i) il suffit de montrer que

$$\int \varphi \mu_n \rightarrow \int \varphi \mu \quad \forall \varphi \in C_c(\mathbb{R}^d)$$

* On suppose $\begin{array}{c} \mathcal{C}_K \\ \uparrow \\ H \end{array} \longrightarrow \mathcal{C} \quad (\text{hypothèse de densité})$

$$\begin{aligned} \left| \int \varphi \mu_n - \int \varphi \mu \right| &\leq \underbrace{\left| \int \varphi \mu_n - \int \varphi_K \mu_n \right|}_{(1)} + \underbrace{\left| \int \varphi_K \mu_n - \int \varphi_K \mu \right|}_{(2)} \\ &\quad + \underbrace{\left| \int \varphi_K \mu - \int \varphi \mu \right|}_{(3)} \end{aligned}$$

" *

$$\textcircled{1} \Rightarrow \left| \int (\varphi - \varphi_k) \mu_n \right| \leq \sup_{\mathbb{R}^d} |\varphi - \varphi_k| \int \mu_n \rightarrow 0$$

$$\textcircled{2} \rightarrow 0 \text{ par hypothèse}$$

$$\textcircled{3} \leq \sup_{\mathbb{R}^d} |\varphi_k - \varphi| \int \mu_n \xrightarrow{*} 0$$

□

Théorème (Paul Levy - 1886/1971) Une suite de mesures de probabilité sur \mathbb{R}^d converge étroitement vers une mesure de probabilité μ sur \mathbb{R}^d si et seulement si

$$\forall \xi \in \mathbb{R}^d \quad \hat{\mu}_n(\xi) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \hat{\mu}(\xi)$$

Rappel : $\hat{\mu}(\xi) = \int e^{i\xi x} \mu(dx)$.

Remarque : • $X_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{loi}} X \iff \Phi_{X_n}(\xi) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} \Phi_X(\xi)$
 ↪ fonctions caractéristiques

• $P_{X_n} \xrightarrow{(e)} P_X \iff \hat{P}_{X_n}(\xi) \xrightarrow{} \hat{P}_X(\xi)$

preuve $\textcircled{1}$ $\mu_n \xrightarrow{(e)} \mu$

$$\Rightarrow e^{i\xi x} \in C_b(\mathbb{R}^d)$$

$$\int e^{i\xi x} \mu_n(dx) \xrightarrow{} \int e^{i\xi x} \mu(dx) \text{ (convergence étroite)}$$

$$\Rightarrow \hat{\mu}_n(\xi) \xrightarrow{} \hat{\mu}(\xi)$$

$\textcircled{2}$ $\hat{\mu}_n(\xi) \xrightarrow{} \hat{\mu}(\xi) \quad \forall \xi \in \mathbb{R}^d$ (On fait la preuve pour $d=1$)

stratégie: on montre la convergence étroite pour $d=1$

sur fonction dans $\mathcal{M}_b(\mathbb{R})$

Définition de H :

On considère $g_\sigma(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}}$ (densité d'une loi gaussienne de variance σ^2 et espérance 0)

$$H = \left\{ g_\sigma * f \mid \sigma > 0, f \in C_c(\mathbb{R}) \right\}$$

lemme: $\forall f \in C_c(\mathbb{R})$ $g_\sigma * f \xrightarrow{\sigma \rightarrow 0} f$ dans la norme sup.
admis

Il faut montrer que :

$$\left(\int g_\sigma * f \mu_n(dx) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \int g_\sigma * f \mu(dx) \right)$$

\uparrow
 H

Rappel: $g_\sigma(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}} = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int e^{isx} g_{\frac{1}{\sigma}}(s) ds \leftarrow$

$$\left(\Phi_X(s) = e^{-\frac{\sigma^2 s^2}{2}} \text{ si } X \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2) \right)$$

On écrit $\int (g_\sigma * f)(y) \mu(dy) = \int \int_{\mathbb{R}/\mathbb{R}} f(x) g_\sigma(y-x) dx \mu(dy)$

F.-T. $\Rightarrow \int_{\mathbb{R}} f(x) \left(\int_{\mathbb{R}} g_\sigma(y-x) \mu(dy) \right) dx$

$$= \int_{\mathbb{R}} f(x) \left(\frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_{\mathbb{R}} e^{is(y-x)} g_{\frac{1}{\sigma}}(s) ds \right) \mu(dy) dx$$

$$= \int_{\mathbb{R}} f(x) \left(\frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_{\mathbb{R}} e^{isx} g_{\frac{1}{\sigma}}(s) \hat{\mu}(-s) ds \right) dx$$

$$\text{ou } \hat{\mu}(z) = \int_{\mathbb{R}} e^{izx} \mu(dx)$$

donc $\int_{\mathbb{R}} (g_{\sigma} * f)(y) \mu(dy) = \int_{\mathbb{R}} f(x) \left(\int_{\mathbb{R}} e^{izx} g_{\frac{1}{\sigma}}(z) \hat{\mu}_n(-z) dz \right) dx$

Aussi $\int_{\mathbb{R}} (g_{\sigma} * f)(y) \mu_n(dy) = \int_{\mathbb{R}} f(x) \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{\mathbb{R}} e^{izx} g_{\frac{1}{\sigma}}(z) \hat{\mu}_n(-z) dz \right) dx$

Par T.C.D. :

$$\int_{\mathbb{R}} e^{izx} g_{\frac{1}{\sigma}}(z) \hat{\mu}_n(-z) dz \xrightarrow{\text{I}} \int_{\mathbb{R}} e^{izx} g_{\frac{1}{\sigma}}(z) \hat{\mu}(-z) dz$$

$$\left(\text{car } |\hat{\mu}_n(z)| = \left| \int_{\mathbb{R}} e^{izx} \mu_n(dx) \right| \leq 1 \right)$$

On utilise encore une fois le T.C.D. :

$$\int_{\mathbb{R}} f(x) \text{I} dx \xrightarrow{\text{II}} \int_{\mathbb{R}} f(x) \text{II} dx$$

$$\left(\text{car } |\text{I}(x)| \leq 1 \right)$$

On conclut que $\int_{\mathbb{R}} g_{\sigma} * f \mu_n(dx) \rightarrow \int_{\mathbb{R}} g_{\sigma} * f \mu(dx)$

Par la proposition précédente $\mu_n \xrightarrow{(c)} \mu$.

□

Remarque : critère de Levy (admis)

Soit X_n v.a.s. de fonctions caractéristiques

Φ_n f.g. $\Phi \rightarrow \Phi$ convergence simple

vers une fonction continue en 0.

Alors Φ est la fonction caractéristique d'une loi de probabilité.

Remarque sur la convergence en loi théorèmes de Skorohod, Prokhorov.

① Théorème de Skorohod (1930-2011)

On observe que la convergence en loi n'impose pas que les v.a. soient définies sur le même espace de probabilité.

Théorème (de représentation) Soient $X_n, n \geq 1$ et X v.a.r t.q. $X_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{(loi)} X$

(X_n ne sont pas forcément des v.a. définies sur un même esp. de probabilité)

Alors il existe un espace de probabilité (Ω, \mathcal{F}, P)

et des v.a.r. $Y_n, n \geq 1$ et Y sur Ω de

même loi que X_n et X respectivement

t.q. $Y_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{P.S.} Y$

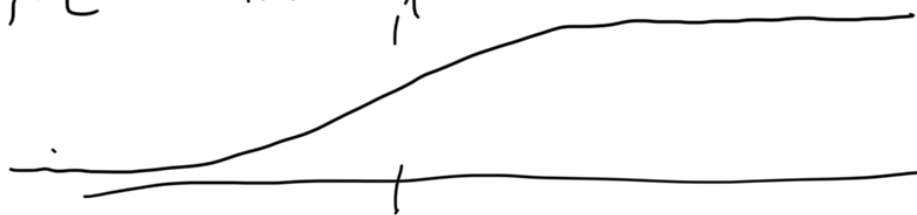
Attention : on ne dit pas que $X_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{P.S.} X$!

preuve: On commence avec une v.a. U de loi uniforme sur $]0, 1[$

Soient F_n les fonctions de répartition de X_n .

$F_n(x) = P(X_n \leq x)$ pour chaque n .
 cas spécial:

On suppose que F_n et F continues et
 avec réciproque $F_n^{-1}:]0,1[\rightarrow \mathbb{R}$
 et $F^{-1}:]0,1[\rightarrow \mathbb{R}$



On considère alors les variables aléatoires

$$Y_n = F_n^{-1}(U) \quad \text{et} \quad Y = F^{-1}(U)$$

$$Y_n \sim X_n, \quad Y \sim X \quad (U \text{ ont la même loi})$$

(remarque: dans le cas générale on définit
 fonction continue à droite croissante...
 $F_n^{-1}(x) = \inf \{ y \mid F_n(y) \geq x \}$)

Maintenant $X_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{loi}} X \Rightarrow F_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} F$

(car on a supposé que tout point est de continuité) simplement

$$\Rightarrow F_n^{-1} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} F^{-1} \quad \text{simplement}$$

$$\Rightarrow Y_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} Y \quad \text{simplement}$$

(dans le cas générale $Y_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{p.s.}} Y$)

(2) Théorème de Prohorov (compacité relative)

Question: $(X_n)_{n \geq 1}$ suite de v.a.r $(\mathcal{E}, \mathcal{F}, P)$
 \exists suite extraite $X_{n_k} \xrightarrow[n_k \rightarrow \infty]{\text{(loi)}} X ??$

Exemple: $(X_n)_{n \geq 1}$ $X_n(\omega) = n \quad \forall \omega \in \mathcal{E}$
constantes

$$E[F(X_n)] = F(n) \quad \forall F \in C_b(\mathbb{R})$$

Il n'existe pas de suite extraite convergente en loi:

supposons $X_{n_k} \xrightarrow{\text{(loi)}} X \Rightarrow \forall F \in C_b(\mathbb{R}) \quad E[F(X_{n_k})] \rightarrow E[F(X)]$

i.e. $F(n_k) \rightarrow E[F(X)]$

en particulier si $F \in C_c(\mathbb{R})$

$E[F(X)] = 0$ impossible:

Si $g(\omega) = 1$ est la fonction constante

$$E[g(X)] = E[1] = 1$$

On sait qu'il existe $F_k \uparrow g$ F_k de support compact

T.C.D \Rightarrow $E[F_k] \rightarrow E[g] = 1$

"
0

contradiction.

Problème: il y a une perte de masse à l'infini.

Définition: (11) ... D. ... de mesure

Définition. $(\mu_i)_{i \in I}$ une famille de mesures de probabilités sur \mathbb{R}^d est tendue si

$$\forall \varepsilon > 0 \quad \exists K \subset \mathbb{R}^d \text{ compacte t.q.}$$

$$\forall i \in I \quad \mu_i(K^c) \leq \varepsilon$$

Définition: $(X_i)_{i \in I}$ une famille de v.a. à valeurs dans \mathbb{R}^d est relativement compacte

si il existe une sous-suite extraite convergente en loi d'une suite choisie dans la famille.

Théorème: (Prohorov) Une famille de variables aléatoires est relativement compacte si et seulement si la famille de lois associées est tendue. notation: (X_n) , $P_{X_n} = \mu_n$

preuve: (i) relativement compacte \Rightarrow tendue.

Par contradiction:

si (μ_n) n'est pas tendue:

$$\exists \varepsilon > 0 \quad \forall n \quad \exists i_n \quad \mu_{i_n}(\|x\| > n) > \varepsilon$$

$$K_n^c = \{ \|x\| > n \}$$

$$\text{i.e. } \forall n \quad \mu_{i_n}(\|x\| \leq n) < 1 - \varepsilon$$

$$\Rightarrow \limsup_n \mu_{i_n}(\|x\| \leq R) < 1 - \varepsilon \quad \forall R > 0$$

$$\Rightarrow \mu(\|x\| \leq R) < 1 - \varepsilon \quad \forall R > 0$$

(2) tendue \Rightarrow rel. compacte ($d=1$)

$(\mu_i)_{i \in I}$ tendue. On considère F_i les

Fonctions de répartition de μ_i

critère pour convergence en loi avec les Fonctions de répartition:
 $\lim_{k \rightarrow \infty} F_{i_k} = F$ au \hookrightarrow fonct. de répat.
 aux points de continuité de F .

construction de F :

$\forall q \in \mathbb{Q}$ $F_n(q)$ est à valeur dans $[0, 1]$

\Rightarrow extraire une suite convergente

procédé diagonal : on extrait une suite convergente sur \mathbb{Q}

$$G_n \longrightarrow G \quad \text{sur } \mathbb{Q}$$

où $G_n = F_{i_{k_n}}$ G est croissante sur \mathbb{Q}

G n'est pas forcément une fonction de répartition. On définit alors

$$F(x) = \inf \{ G(q) \mid q \in \mathbb{Q}, q > x \}$$

est défini sur \mathbb{R} et est continue à droite et croissante. ($q > x$)

lemme : $G_n(x) \longrightarrow F(x)$ en tout point de continuité de F . (admis esforce)

dernier point: montrer que F est une fonction de répartition: i.e.

$$\lim_{x \rightarrow \pm\infty} F(x) = \begin{matrix} 1 \\ 0 \end{matrix}$$

on utilise que μ_n est fermée:

$$\forall \varepsilon \exists M \forall n \quad \mu_n([-M, M]) \geq 1 - \varepsilon$$

$$\Rightarrow \forall n \quad G_n(-2M) \leq \varepsilon \quad G_n(2M) \geq 1 - \varepsilon$$

on suppose que $2M, -2M$ sont des points de continuité.

$$\forall \varepsilon \quad F(-2M) = \lim_{n \rightarrow \infty} G_n(-2M) \leq \varepsilon$$

$$F(2M) = \lim_{n \rightarrow \infty} G_n(2M) \geq 1 - \varepsilon$$

Le théorème central limite

Théorème: $(X_n)_{n \geq 1}$ suite v.a.r. indépendantes de même loi que X f.g. $E[|X|] < \infty$

alors $\frac{S_n}{n} \xrightarrow{(P)} E[X]$

preuve: $\Phi_X(\lambda) = E[e^{i\lambda X}]$ fonction caractéristique

$$\Phi_{S_n}(\lambda) = (\Phi_X(\lambda))^n \quad \text{car } X_i \text{ sont indépendantes}$$

d'où $\Phi_{\frac{S_n}{n}}(\lambda) = \mathbb{E}[e^{i\lambda \frac{S_n}{n}}]$

$$= \Phi_{S_n}\left(\frac{\lambda}{n}\right) = \left(\Phi_X\left(\frac{\lambda}{n}\right)\right)^n$$

$$= \left(1 - \left(1 - \Phi_X\left(\frac{\lambda}{n}\right)\right)\right)^n$$

Rappel : $\Phi_X(0) = 1$

$$\Phi_X'(0) = i\mathbb{E}[X]$$

donc $1 - \Phi_X\left(\frac{\lambda}{n}\right) = -i\frac{\lambda}{n}\mathbb{E}[X] + o\left(\frac{\lambda}{n}\right)$

$$\Rightarrow \Phi_{\frac{S_n}{n}}(\lambda) = \left(1 + i\frac{\lambda}{n}\mathbb{E}[X] + o\left(\frac{\lambda}{n}\right)\right)^n$$

$$\longrightarrow e^{i\lambda\mathbb{E}[X]} = \Phi_{\mathbb{E}[X]}(\lambda)$$

$$\Rightarrow \Phi_{\frac{S_n}{n}}(\lambda) \longrightarrow \Phi_{\mathbb{E}[X]}(\lambda)$$

Par le théorème de Levy :

$$\frac{S_n}{n} \xrightarrow{\text{loi}} \mathbb{E}[X]$$

Par l'exercice $X_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{loi}} X \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{(P)} X$
↳ constante

alors $\frac{S_n}{n} \xrightarrow{(P)} \mathbb{E}[X]$



Motivation : Loi forte de grands nombres :

$$\frac{S_n}{n} \xrightarrow{\text{p.s.}} \mathbb{E}[X]$$

On veut déterminer la vitesse de convergence.

de $\frac{S_n}{n} - \mathbb{E}[X]$

On calcule la variance :

$$\text{var}(S_n) = \mathbb{E}[(S_n - n\mathbb{E}[X])^2]$$

hypothèse d'indépendance \Rightarrow $= \sum_{i=1}^n \text{var}(S_i)$

$$= n \text{var}(X)$$

$$\Rightarrow \mathbb{E} \left[\left(\frac{S_n - n\mathbb{E}[X]}{\sqrt{n}} \right)^2 \right] = \text{var}(X)$$

$$\frac{1}{\sqrt{n}} (S_n - n\mathbb{E}[X]) \text{ converge en loi?}$$

vers une v.a.

de variance $\text{var}(X)$

réponse v.a. de loi normal

$$\mathcal{N}(0, \text{var}(X))$$

Théorème : (central limite) Soit $(X_n)_{n \geq 1}$

suite de v.a.r. indépendantes et de

même loi que X (v.a. dans L^2)

Soit $\sigma^2 = \text{var}(X)$. Alors

$$\frac{1}{\sqrt{n}} (S_n - nE[X]) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{loi}} \mathcal{N}(0, \sigma^2)$$

Remarque: cette convergence implique que
 $\forall a, b \in \mathbb{R} \quad a < b$

$$\begin{aligned} \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(S_n \in [nE[X] + a\sqrt{n}, nE[X] + b\sqrt{n}]) \\ = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_a^b e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}} dx \end{aligned}$$

Preuve: On suppose que $E[X] = 0$

(quitte à substituer X_n par $X_n - E[X_n]$)

• La fonction caractéristique de $\frac{S_n}{\sqrt{n}}$:

$$\begin{aligned} \Phi_{\frac{S_n}{\sqrt{n}}}(\xi) &= E\left[e^{i\xi \frac{S_n}{\sqrt{n}}}\right] = \left(E\left[e^{i\xi \frac{X}{\sqrt{n}}}\right]\right)^n \\ &\quad \uparrow \\ &\quad \text{indépendance} \\ &= \left(\Phi_X\left(\frac{\xi}{\sqrt{n}}\right)\right)^n \end{aligned}$$

• Proche de $\xi = 0$

$$\Phi_X(\xi) = 1 + iE[X]\xi - \frac{1}{2}\xi^2 E[X^2] + o(\xi^2)$$

(vu dans le cours de proba)

$$= 1 - \frac{1}{2}\xi^2 \sigma^2 + o(\xi^2)$$

\uparrow $E[X^2] = \text{var}(X)$ quand

• Pour $z \in \mathbb{R}$ fixé on a

$$\Phi_X\left(\frac{z}{\sqrt{n}}\right) = 1 - \frac{\sigma^2 z^2}{2n} + o\left(\frac{1}{n}\right)$$

↑ $\left(\frac{z}{\sqrt{n}}\right)^2$

$\Rightarrow \forall z \in \mathbb{R}$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \Phi_{\frac{S_n}{\sqrt{n}}}(z) = \lim_{n \rightarrow \infty} \left(1 - \frac{\sigma^2 z^2}{2n} + o\left(\frac{1}{n}\right) \right)^n$$

$$= e^{-\frac{\sigma^2 z^2}{2}}$$

$$= \Phi_U(z)$$

où U est v.a. de loi normal
 $\rightarrow \mathcal{N}(0, \sigma^2)$

$$\Phi_{\frac{S_n}{\sqrt{n}}}(z) \longrightarrow \Phi_U(z)$$

Par le théorème de Lebesgue :

$$\frac{S_n}{\sqrt{n}} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{loi}} \mathcal{N}(0, \sigma^2)$$

□

10/05 | par de cour

12/05 | cour normal