

# Théorème de Lévy et théorème central limite

## Mon développement

Dans tout le développement, on notera  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  le produit scalaire usuel sur  $\mathbb{R}^d$  et  $\mathcal{M}_b(\mathbb{R}^d)$  l'ensemble des mesures de masse *inférieure ou égale* à  $b$  sur  $\mathbb{R}^d$ . De plus, on notera  $\widehat{f}$ , resp.  $\widehat{\mu}$ , la transformée de Fourier d'une fonction  $f$ , resp. d'une mesure  $\mu$ .

On commence par rappeler une propriété importante, qu'on utilisera deux fois par la suite.

**Lemme.** Soient  $(\mu_n)_{n \in \mathbb{N}}$ ,  $\mu$  des mesures de  $\mathcal{M}_b(\mathbb{R}^d)$  telles que  $(\mu_n)_{n \in \mathbb{N}}$  converge faiblement vers  $\mu$ . Alors,  $(\mu_n)_{n \in \mathbb{N}}$  converge étroitement vers  $\mu$  si et seulement si

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \mu_n(\mathbb{R}^d) = \mu(\mathbb{R}^d).$$

Le sens direct est évident en considérant la fonction constante égale à 1, qui est continue et bornée sur  $\mathbb{R}^d$ .

Réciproquement, on suppose que  $(\mu_n)_{n \in \mathbb{N}}$  converge faiblement vers  $\mu$  et que

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \mu_n(\mathbb{R}^d) = \mu(\mathbb{R}^d).$$

Soit  $f$  une fonction continue et bornée sur  $\mathbb{R}^d$ . Soit  $(g_p)_{p \in \mathbb{N}}$  une suite de fonctions continues sur  $\mathbb{R}^d$ , positives, de limite nulle à l'infini, qui converge en croissant vers la fonction constante égale à 1. Pour tous  $n, p \in \mathbb{N}$ , on a :

$$\begin{aligned} \left| \int f d\mu_n - \int f d\mu \right| &\leq \left| \int f d\mu_n - \int f g_p d\mu_n \right| + \left| \int f g_p d\mu_n - \int f g_p d\mu \right| + \left| \int f g_p d\mu - \int f d\mu \right| \\ &\leq \|f\|_\infty \int (1 - g_p) d\mu_n + \left| \int f g_p d\mu_n - \int f g_p d\mu \right| + \|f\|_\infty \int (1 - g_p) d\mu \\ &= \|f\|_\infty \left( \mu_n(\mathbb{R}^d) - \int g_p d\mu_n \right) + \left| \int f g_p d\mu_n - \int f g_p d\mu \right| + \|f\|_\infty \int (1 - g_p) d\mu \end{aligned}$$

Comme les  $g_p$  et les  $f g_p$  sont continues et de limite nulle à l'infini et  $\mu_n(\mathbb{R}^d)$  tend vers  $\int 1 d\mu$ , en faisant tendre  $n \rightarrow +\infty$ , on obtient

$$\limsup_{n \rightarrow +\infty} \left| \int f d\mu_n - \int f d\mu \right| \leq 2\|f\|_\infty \int (1 - g_p) d\mu$$

pour tout  $p \in \mathbb{N}$ . D'après le théorème de convergence dominée (domination par la fonction constante égale à 1), en faisant tendre  $p \rightarrow +\infty$ , on obtient

$$\limsup_{n \rightarrow +\infty} \left| \int f d\mu_n - \int f d\mu \right| \leq 0$$

donc  $\int f d\mu_n$  converge de limite  $\int f d\mu$  quand  $n \rightarrow +\infty$ .  
 $(\mu_n)_{n \in \mathbb{N}}$  converge donc étroitement vers  $\mu$ . □

Remarque : En particulier, si les  $\mu_n$  et  $\mu$  sont des probabilités, il y a équivalence entre convergence faible et convergence étroite.

**Théorème (Lévy).** Soient  $(\mu_n)_{n \in \mathbb{N}}$  une suite de mesures de  $\mathcal{M}_b(\mathbb{R}^d)$ .

- Si  $(\mu_n)_{n \in \mathbb{N}}$  converge étroitement vers une mesure  $\mu \in \mathcal{M}_b(\mathbb{R}^d)$ , alors  $(\widehat{\mu_n})_{n \in \mathbb{N}}$  converge simplement de limite  $\widehat{\mu}$ .
- Si  $(\widehat{\mu_n})_{n \in \mathbb{N}}$  converge simplement vers une fonction  $\varphi$  continue en 0, alors il existe une unique mesure  $\mu \in \mathcal{M}_b(\mathbb{R}^d)$  telle que  $\widehat{\mu} = \varphi$ ; de plus,  $(\mu_n)_{n \in \mathbb{N}}$  converge étroitement vers  $\mu$ .

Le premier point provient de la définition de la convergence étroite, en constatant que pour tout  $t \in \mathbb{R}^d$ , la fonction  $x \mapsto e^{i\langle t, x \rangle}$  est continue et bornée sur  $\mathbb{R}^d$ .

On suppose maintenant que  $(\widehat{\mu_n})_{n \in \mathbb{N}}$  converge simplement vers une fonction  $\varphi$  continue en 0.

Comme l'ensemble  $\mathcal{M}_b(\mathbb{R}^d)$  est métrisable et compact pour la topologie faible,  $(\mu_n)_{n \in \mathbb{N}}$  admet une valeur d'adhérence faible, notée  $\mu$ , et il existe une suite extraite  $(\mu_{\psi(n)})_{n \in \mathbb{N}}$  convergeant faiblement vers  $\mu$ .

Par hypothèse, quand  $n \rightarrow +\infty$ ,  $\mu_{\psi(n)}(\mathbb{R}^d) = \widehat{\mu_{\psi(n)}}(0)$  tend vers  $\varphi(0)$ . Montrons que  $\varphi(0) = \widehat{\mu}(0)$  ( $= \mu(\mathbb{R}^d)$ ).

Soit  $\varepsilon > 0$ . Par la formule de dualité de la transformée de Fourier, pour toute mesure bornée  $\nu$ , on a

$$\int_{\mathbb{R}^d} \widehat{\nu}(t) \mathbf{1}_{[0, \varepsilon]^d}(t) dt = \int_{\mathbb{R}^d} \widehat{\mathbf{1}_{[0, \varepsilon]^d}}(t) d\nu(t). \quad (1)$$

Comme la fonction  $\widehat{\mathbf{1}_{[0, \varepsilon]^d}}$  est continue de limite nulle à l'infini, l'utilisation de la convergence faible et de (1) donne que, quand  $n \rightarrow +\infty$  :

$$\int_{\mathbb{R}^d} \widehat{\mu_{\psi(n)}}(t) \mathbf{1}_{[0, \varepsilon]^d}(t) dt = \int_{\mathbb{R}^d} \widehat{\mathbf{1}_{[0, \varepsilon]^d}}(t) d\mu_{\psi(n)}(t) \rightarrow \int_{\mathbb{R}^d} \widehat{\mathbf{1}_{[0, \varepsilon]^d}}(t) d\mu(t) = \int_{\mathbb{R}^d} \widehat{\mu}(t) \mathbf{1}_{[0, \varepsilon]^d}(t) dt$$

Par ailleurs, d'après le théorème de convergence dominée (domination par  $b \mathbf{1}_{[0, \varepsilon]^d}$ ), on a

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \int_{\mathbb{R}^d} \widehat{\mu_{\psi(n)}}(t) \mathbf{1}_{[0, \varepsilon]^d}(t) dt = \int_{\mathbb{R}^d} \varphi(t) \mathbf{1}_{[0, \varepsilon]^d}(t) dt$$

Donc :

$$\int_{\mathbb{R}^d} \widehat{\mu}(t) \mathbf{1}_{[0, \varepsilon]^d}(t) dt = \int_{\mathbb{R}^d} \varphi(t) \mathbf{1}_{[0, \varepsilon]^d}(t) dt.$$

En divisant par  $\varepsilon^d$  et en effectuant le changement de variables linéaire  $\ll u = \frac{t}{\varepsilon} \gg$ , on obtient

$$\int_{\mathbb{R}^d} \widehat{\mu}(u\varepsilon) \mathbf{1}_{[0, 1]^d}(u) du = \int_{\mathbb{R}^d} \varphi(u\varepsilon) \mathbf{1}_{[0, 1]^d}(u) du.$$

En faisant tendre  $\varepsilon \rightarrow 0$ , le théorème de convergence dominée donne alors  $\widehat{\mu}(0) = \varphi(0)$ .

On a finalement montré que  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \mu_{\psi(n)}(\mathbb{R}^d) = \mu(\mathbb{R}^d)$ . Par le lemme ci-dessus,  $(\mu_{\psi(n)})_{n \in \mathbb{N}}$  converge étroitement vers  $\mu$ . D'après le premier point du théorème de Lévy,  $(\widehat{\mu_{\psi(n)}})_{n \in \mathbb{N}}$  converge donc simplement de limite  $\widehat{\mu}$ . Par unicité de la limite simple,  $\widehat{\mu} = \varphi$ .

Par ailleurs, par injectivité de la transformation de Fourier, il existe au plus une mesure bornée dont la transformée de Fourier est égale à  $\varphi$ . Cela prouve donc que  $(\mu_n)_{n \in \mathbb{N}}$  admet une unique valeur d'adhérence faible, notée  $\mu$ . Donc  $(\mu_n)_{n \in \mathbb{N}}$  converge faiblement vers  $\mu$ .

De plus, par convergence simple, quand  $n \rightarrow +\infty$ ,  $\mu_n(\mathbb{R}^d) = \widehat{\mu}_n(0)$  converge de limite  $\widehat{\mu}(0) = \mu(\mathbb{R}^d)$ .

Finalement, par le lemme ci-dessus,  $(\mu_n)_{n \in \mathbb{N}}$  converge étroitement de limite  $\mu$ . Comme on a montré précédemment que  $\widehat{\mu} = \varphi$ , le théorème est donc démontré.  $\square$

Remarque : si les  $\mu_n$  sont des probabilités, alors  $\mu$  aussi car  $\widehat{\mu}(0) = \varphi(0) = \lim \widehat{\mu}_n(0)$ .

Remarque : on peut traduire cet énoncé en terme de variables aléatoires. Soit  $(Y_n)_{n \in \mathbb{N}}$  une suite de v.a. dans  $\mathbb{R}^d$ . Si la suite des fonctions caractéristiques  $(\varphi_{Y_n})_{n \in \mathbb{N}}$  converge simplement vers une fonction  $\varphi$  continue en 0, alors il existe une unique probabilité  $\mu$  telle que  $\widehat{\mu} = \varphi$  et  $Y_n \xrightarrow{\text{loi}} \mu$ .

**Lemme.** Soit  $X$  une variable aléatoire réelle admettant un moment d'ordre 2. Quand  $t \rightarrow 0$ , on a :

$$\varphi_X(t) = 1 + it \mathbb{E}(X) - \frac{t^2}{2} \mathbb{E}(X^2) + o(t^2) .$$

- La fonction  $t \mapsto e^{itX}$  est de classe  $\mathcal{C}^2$  presque sûrement, de dérivées première et seconde  $t \mapsto iX e^{itX}$  et  $t \mapsto -X^2 e^{itX}$  respectivement.
- Pour tout  $t \in \mathbb{R}$ , on a  $|e^{itX}| \leq 1$ ,  $|iX e^{itX}| \leq |X|$  et  $|-X^2 e^{itX}| \leq X^2$  p.s., où 1,  $|X|$  et  $X^2$  sont dans  $L^1$ , puisque  $X$  admet un moment d'ordre 2.

D'après le théorème de dérivation sous le signe intégral, la fonction caractéristique  $\varphi_X$  est de classe  $\mathcal{C}^2$  sur  $\mathbb{R}$ , de dérivées première et seconde  $t \mapsto i \mathbb{E}(X e^{itX})$  et  $t \mapsto -\mathbb{E}(X^2 e^{itX})$  respectivement.

Or, d'après la formule de Taylor-Young, quand  $t \rightarrow 0$ , on a

$$\varphi_X(t) = \varphi_X(0) + t\varphi'_X(0) + \frac{t^2}{2}\varphi''_X(0) + o(t^2) ,$$

ce qui donne la formule annoncée.  $\square$

**Théorème (central limite).** Soit  $(X_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$  une suite de v.a. i.i.d. à valeurs dans  $\mathbb{R}^d$ , admettant un moment d'ordre 2. On note  $m$  la moyenne de  $X_1$  et  $\Sigma$  sa matrice de covariance. Alors :

$$\frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{j=1}^n (X_j - m) \xrightarrow{\text{loi}} \mathcal{N}_d(0, \Sigma) .$$

Pour tout  $n \in \mathbb{N}^*$ , on note

$$Y_n = \frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{j=1}^n (X_j - m) .$$

Comme les  $X_j$  sont i.i.d., pour tous  $n \in \mathbb{N}^*$  et  $t \in \mathbb{R}^d$ , on a :

$$\begin{aligned}\varphi_{Y_n}(t) &= \mathbb{E} \left( \exp \left( i \langle t, \frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{j=1}^n (X_j - m) \rangle \right) \right) \\ &= \mathbb{E} \left( \prod_{j=1}^n \exp \left( i \langle t, X_j - m \rangle \frac{1}{\sqrt{n}} \right) \right) \\ &= \left( \mathbb{E} \left( \exp \left( i \langle t, X_1 - m \rangle \frac{1}{\sqrt{n}} \right) \right) \right)^n \\ &= \left( \varphi_{\langle t, X_1 - m \rangle} \left( \frac{1}{\sqrt{n}} \right) \right)^n\end{aligned}$$

Or, pour tout  $t \in \mathbb{R}^d$ , la variable aléatoire réelle  $\langle X_1 - m, t \rangle$  est centrée et admet un moment d'ordre 2 d'après l'inégalité de Cauchy-Schwarz. Donc, d'après le second lemme, quand  $n \rightarrow +\infty$ ,

$$\begin{aligned}\varphi_{Y_n}(t) &= \left( 1 - \frac{1}{2n} \mathbb{E}(\langle X_1 - m, t \rangle^2) + o\left(\frac{1}{n}\right) \right)^n \\ &= \exp \left( n \ln \left( 1 - \frac{1}{2n} \mathbb{E}(\langle X_1 - m, t \rangle^2) + o\left(\frac{1}{n}\right) \right) \right) \\ &= \exp \left( -\frac{1}{2} \mathbb{E}(\langle X_1 - m, t \rangle^2) + o(1) \right) \\ &= \exp \left( -\frac{1}{2} \langle \Sigma t, t \rangle + o(1) \right)\end{aligned}$$

où on a utilisé que  $\mathbb{E}(\langle X_1 - m, t \rangle^2) = \langle \Sigma t, t \rangle$  car  $\Sigma = \mathbb{E}((X_1 - m) \cdot (X_1 - m))$ .

Ainsi,  $(\varphi_{Y_n})_{n \in \mathbb{N}}$  converge simplement vers la fonction caractéristique de la loi  $\mathcal{N}_d(0, \Sigma)$ . Par le théorème de Lévy,  $Y_n \xrightarrow{\text{loi}} \mathcal{N}_d(0, \Sigma)$ .  $\square$

## Références

J'ai utilisé [Ouv09, pp. 204, 294, 299, 313]. On peut aussi consulter [CDGCM11, p. 117] et les livres classiques de probabilités.

## Leçons correspondantes

J'utilise ce développement pour les leçons 235, 240, 242, 250, 251. On peut également l'utiliser pour les leçons 234, 241.

## Remarques

- Dans un espace topologique, il n'y a pas équivalence entre valeur d'adhérence et sous-suite convergente. C'est par contre le cas dans un espace métrique.
- On peut en fait traiter seulement le cas de  $\mathcal{M}_1(\mathbb{R}^d)$  au lieu de  $\mathcal{M}_b(\mathbb{R}^d)$  pour  $b > 0$ . Avec les notations du développement, il faut d'ailleurs veiller à ne pas confondre l'ensemble des mesures de masse inférieure ou égale à 1 sur  $\mathbb{R}^d$  et l'ensemble des probabilités sur  $\mathbb{R}^d$ , qui lui n'est pas compact !

- Pour démontrer le théorème central limite, on a en fait seulement besoin de la version faible du théorème de Lévy, c'est-à-dire que le second point est remplacé par : « s'il existe  $\mu \in \mathcal{M}_b(\mathbb{R}^d)$  telle que  $(\widehat{\mu}_n)_{n \in \mathbb{N}}$  converge simplement vers  $\widehat{\mu}$ , alors  $(\mu_n)_{n \in \mathbb{N}}$  converge étroitement vers  $\mu$  ».
- Pour ne pas dépasser le temps imparti, il vaut mieux occulter les démonstrations des lemmes, qui ne sont pas le cœur du développement.
- À la rigueur, on peut utiliser ce développement dans les leçons 203, 218, 239, mais c'est un peu juste.
- Le théorème central limite permet de retrouver la formule de Stirling, en considérant des v.a. exponentielles (voir [FF12, p. 243], [GK11, p. 283]) ou de Poisson (voir [GL08, p. 194]). Pour d'autres applications, voir par exemple [CDGCM11].

## Questions possibles

1. Définir les différents modes de convergence des mesures et leurs liens.
2. Expliquer comment on peut obtenir une suite  $(g_p)_{p \in \mathbb{N}}$  comme dans le premier lemme.
3. Justifier l'injectivité de la transformation de Fourier.
4. Justifier que  $\mathcal{M}_b(\mathbb{R}^d)$  est métrisable et compact.
5. Définir la fonction caractéristique d'une loi et calculer celle d'une gaussienne.
6. Montrer que quand  $n \rightarrow +\infty$ ,

$$e^{-n} \sum_{k=0}^n \frac{n^k}{k!}$$

tend vers  $\frac{1}{2}$ .

## Références

- [CDGCM11] Marie COTTRELL, Christian DUHAMEL, Valentine GENON-CATALOT et Thierry MEYRE : *Exercices de probabilités*. Cassini, 2011.
- [FF12] Dominique FOATA et Aimé FUCHS : *Calcul des probabilités*. Dunod, 2012.
- [GK11] Olivier GARET et Aline KURTZMANN : *De l'intégration aux probabilités*. Ellipses, 2011.
- [GL08] Valérie GIRARDIN et Nikolaos LIMNIOS : *Probabilités en vue des applications : variables, vecteurs et suites aléatoires*. Vuibert, 2008.
- [Ouv09] Jean-Yves OUVARD : *Probabilités 2*. Cassini, 2009.