

Cours 6: Théorème de Donsker et applications

- Plan:
- 1) Le théorème de Donsker
 - 2) Loi de l'arc sinus
 - 3) Théorème de Lévy sur le mouvement brownien

1) Le théorème de Donsker

L'inégalité suivante sera utile pour démontrer le théorème d'invariance de Donsker

Proposition (inégalité de Skorokhod) Soit $(X_i)_{1 \leq i \leq n}$ des v.a. iid à valeurs dans \mathbb{R}^d , centrées avec $\mathbb{E}[|X_i|^2] = c$. Alors $\forall \lambda > 0, \forall n \geq 1, \mathbb{P}(\max_{1 \leq i \leq n} |S_i| > \lambda \sqrt{n}) \leq 2 \mathbb{P}(|S_n| > (\lambda - \sqrt{2c}) \sqrt{n})$,
où $|\cdot|$ désigne la norme euclidienne.

Preuve: Soit T le temps d'arrêt $T = \inf\{k \geq 1 : |S_k| > \lambda \sqrt{n}\}$. On suppose $\lambda > \sqrt{2c}$ et on écrit

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(\max_{1 \leq i \leq n} |S_i| > \lambda \sqrt{n}) &= \mathbb{P}(T \leq n) \\ &\leq \mathbb{P}(|S_n| > (\lambda - \sqrt{2c}) \sqrt{n}) + \mathbb{P}(T \leq n, |S_n| \leq (\lambda - \sqrt{2c}) \sqrt{n}) \end{aligned}$$

Or pour $1 \leq j \leq n$, sur l'événement $\{T=j\}$ on a $|S_j| > \lambda \sqrt{n}$, et ni de plus $|S_n| \leq (\lambda - \sqrt{2c}) \sqrt{n}$, alors $|S_n - S_j| \geq \sqrt{2cn}$ par inégalité triangulaire.

Par indépendance et l'inégalité de Markov,

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(T=j, |S_n - S_j| > \sqrt{2cn}) &= \mathbb{P}(T=j) \mathbb{P}(|S_{n-j}| > \sqrt{2cn}) \\ &\leq \mathbb{P}(T=j) \frac{(n-j) \mathbb{E}[|X_i|^2]}{2cn} \leq \frac{\mathbb{P}(T=j)}{2} \end{aligned}$$

On conclut que $\mathbb{P}(\max_{1 \leq i \leq n} |S_i| > \lambda \sqrt{n}) \leq \mathbb{P}(|S_n| > (\lambda - \sqrt{2c}) \sqrt{n}) + \frac{1}{2} \mathbb{P}(T \leq n)$,

d'où le résultat

~

On commence par quelques notations. Soit $(X_i)_{i \geq 1}$ des v.a. iid dans \mathbb{R}^d telles que $\mathbb{E}[X_i] = 0$ et $\text{Cov}(X_i) = \text{Id}$, la matrice identité dans \mathbb{R}^d . On pose $S_0 = 0$, $S_n = X_1 + \dots + X_n$ pour $n \geq 1$ et par interpolation linéaire $S_t = (1 - \{t\})S_{\lfloor t \rfloor} + \{t\}S_{\lfloor t \rfloor + 1}$ pour $t \geq 0$. Enfin, pour $n \geq 1$, on pose $S_t^{(n)} = \frac{S_{\lfloor nt \rfloor}}{\sqrt{n}}$, $t \geq 0$, de sorte que $S^{(n)}$ est une variable aléatoire à valeurs dans $\mathcal{C}(\mathbb{R}_+, \mathbb{R}^d)$.

Théorème (Doob) La suite $S^{(n)}$ converge en loi dans $\mathcal{P}(\mathbb{C}(\mathbb{R}_+, \mathbb{R}^d))$ vers un processus $(B_t)_{t \geq 0}$ appelé mouvement brownien standard de dimension d . Sa loi est caractérisée par le fait que pour tout $0 = t_0 < t_1 < \dots < t_k$, les variables aléatoires $(B_{t_i} - B_{t_{i-1}})_{1 \leq i \leq k}$ sont indépendantes, respectivement de loi gaussienne $\mathcal{N}(0, (t_i - t_{i-1})\text{Id})$.

Preuve: Étape 1: convergence des fidi

On fixe $0 = t_0 < t_1 < \dots < t_k$. D'après le TCL,

$$\left(\frac{S_{\lfloor nt_i \rfloor} - S_{\lfloor nt_{i-1} \rfloor}}{\sqrt{n}}; 1 \leq i \leq k \right) \xrightarrow{\text{loi}} (N_1, N_2, \dots, N_k)$$

où N_1, \dots, N_k sont \perp et N_i est de loi $\mathcal{N}(0, (t_i - t_{i-1})\text{Id})$. Par image continue,

$$\left(\frac{S_{\lfloor nt_i \rfloor}}{\sqrt{n}}; 1 \leq i \leq k \right) \xrightarrow{\text{loi}} (N_1, N_1 + N_2, \dots, N_1 + \dots + N_k).$$

Pour enlever les parties entières, on remarque que $\left| S_t^{(n)} - \frac{S_{\lfloor nt \rfloor}}{\sqrt{n}} \right| \leq \frac{|X_{\lfloor nt \rfloor + 1}|}{\sqrt{n}}$,

qui converge en probabilité vers 0 à t fixé.

$$\text{Donc } \left(S_{t_i}^{(n)} - \frac{S_{\lfloor nt_i \rfloor}}{\sqrt{n}}; 1 \leq i \leq k \right) \xrightarrow{\mathcal{P}} 0.$$

Par le lemme de Slutsky, on en déduit que

$$\left(S_{t_i}^{(n)}; 1 \leq i \leq k \right) \xrightarrow{\text{loi}} (N_1, N_1 + N_2, \dots, N_1 + \dots + N_k),$$

ce qui montre la convergence des fidi.

Étape 2: Teuvsan.

Il s'agit de vérifier que $\forall N \geq 1$, les restrictions $(S_{[0, \delta N]}^{(n)})_{n \geq 1}$ sont tendues. Pour simplifier les notations, on le fait pour $N=1$ (le cas général étant identique).

Avec des hypothèses de moment supplémentaires, on peut utiliser le critère de Kolmogorov.

Dans le cas général, on va montrer que

$$\forall \varepsilon, \eta > 0, \exists \delta \in]0, 1[, \forall t \in [0, 1], \limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{\delta} \mathbb{P} \left(\sup_{t \leq s \leq t + \delta} |S_s^{(n)} - S_t^{(n)}| > \eta \right) \leq \varepsilon$$

en utilisant l'inégalité maximale de Skorokhod

(a) Pour cela, on remarque d'abord que pour $0 < \delta < 1$, $0 \leq t \leq 1$,

$$\sup_{t \leq s \leq t + \delta} |S_{ns} - S_{nt}| \leq 2 \max_{0 \leq i \leq \lfloor n\delta \rfloor + 2} |S_{\lfloor nt \rfloor + i} - S_{\lfloor nt \rfloor}|$$

En effet, on écrit $|S_{ns} - S_{nt}| \leq |S_{ns} - S_{\lfloor nt \rfloor}| + |S_{nt} - S_{\lfloor nt \rfloor}|$.

D'une part, $|S_{nt} - S_{\lfloor nt \rfloor}| \leq |S_{\lfloor nt \rfloor + 1} - S_{\lfloor nt \rfloor}|$ ($(S_{\lfloor nt \rfloor + u} : 0 \leq u \leq 1)$ décrit un segment)

D'autre part, $|S_{ns} - S_{\lfloor nt \rfloor}| \leq \max(|S_{\lfloor ns \rfloor} - S_{\lfloor nt \rfloor}|, |S_{\lfloor ns \rfloor + 1} - S_{\lfloor nt \rfloor}|)$

car $(S_{\lfloor ns \rfloor + u} : 0 \leq u \leq 1)$ décrit un segment.

Comme $\lfloor ns \rfloor + 1 \leq \lfloor nt \rfloor + \lfloor n\delta \rfloor + 2$, on en déduit l'inégalité de série

(b) Ainsi, $\forall \eta > 0, \forall \delta \in]0, 1[, \forall t \in [0, 1]$,

$$\begin{aligned} \mathbb{P} \left(\sup_{t \leq s \leq t + \delta} |S_s^{(n)} - S_t^{(n)}| > \eta \right) &\leq \mathbb{P} \left(\max_{1 \leq i \leq \lfloor n\delta \rfloor + 2} |S_{\lfloor nt \rfloor + i} - S_{\lfloor nt \rfloor}| > \eta \sqrt{n}/2 \right) \\ &= \mathbb{P} \left(\max_{1 \leq i \leq \lfloor n\delta \rfloor + 2} |S_i| > \left(\frac{\eta}{2} \frac{\sqrt{n}}{\sqrt{\lfloor n\delta \rfloor + 2}} \right) \cdot \sqrt{\lfloor n\delta \rfloor + 2} \right) \end{aligned}$$

$$\leq 2 \mathbb{P} \left(\frac{|S_{\lfloor n\delta \rfloor + 2}|}{\sqrt{\lfloor n\delta \rfloor + 2}} > \frac{\eta}{2} \frac{1}{\sqrt{\delta + 2/n}} - \sqrt{2k} \right) \text{ d'après l'inégalité de}$$

Skorokhod, car $\mathbb{E}[X_1^2] = d$.

D'après le TCL,

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} P\left(\sup_{\epsilon \leq s \leq \epsilon + \delta} |S_s^{(n)} - S_t^{(n)}| > \eta\right) \leq 2 P(|N(0, \pm \delta)| > \frac{\eta}{2} \times \frac{1}{\sqrt{\delta}} - \sqrt{2\delta})$$

Or $P(|N(0, \pm \delta)| \geq x)$ décroît exponentiellement vite quand $x \rightarrow \infty$. Donc on

peut trouver $\alpha, \delta, \epsilon_1$ tel que $\frac{1}{\delta} \limsup_{n \rightarrow \infty} P\left(\sup_{\epsilon \leq s \leq \epsilon + \delta} |S_s^{(n)} - S_t^{(n)}| > \eta\right) \leq \epsilon$.

~

Corollaire Soit $(X_i)_{i \geq 1}$ des variables aléatoires réelles centrées. Notons $\sigma^2 = \mathbb{E}[X_i^2]$. Alors

$$\forall \epsilon > 0, P\left(\max_{0 \leq i \leq n} S_i > a + \sigma\sqrt{n}\right) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 2 \int_a^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2} dx$$

Preuve : En notant $S_t^{(n)} = \frac{S_{[nt]}}{\sigma\sqrt{n}}$ pour $0 \leq t \leq 1$, on a $(S_t^{(n)} : 0 \leq t \leq 1) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{loi}} (B_t)_{0 \leq t \leq 1}$
d'après le théorème de Donsker, où $(B_t)_{0 \leq t \leq 1}$ est un mouvement brownien standard.

Puisque $\sup_{\epsilon \leq t \leq 1} S_t^{(n)} = \max_{0 \leq i \leq n} S_i$ et que $\sup : \mathcal{B}([0, 1], \mathbb{R}) \rightarrow \mathbb{R}$ est continue, le résultat s'en suit en utilisant le fait que $\sup \mapsto \sup f$

$$\sup_{0 \leq t \leq 1} B_t \stackrel{\text{loi}}{=} |B_1| \quad (\text{ce qu'on peut voir avec le principe de réflexion})$$

Une propriété du "continu" (loi explicite de $\sup_{0 \leq t \leq 1} B_t$) a été utilisée pour obtenir un résultat asymptotique dans le discret (fonction de répartition de $\max_{0 \leq k \leq n} S_k$).

Dans les deux exemples suivants, c'est un résultat du discret, passant à la limite, qui permet d'obtenir une information intéressante sur le mouvement brownien.

2) loi de l'arc sinus

Théorème Soit $(B_t)_{0 \leq t \leq 1}$ un mouvement brownien standard. On pose $T = \sup\{t \in [0, 1] : B_t = 0\}$. Alors T a pour densité $\frac{1}{\pi\sqrt{x(1-x)}} \mathbb{1}_{0 < x < 1}$, ou, de façon équivalente $\mathbb{P}(T \leq t) = \frac{2}{\pi} \arcsin(\sqrt{t})$ pour $0 \leq t \leq 1$.

Preuve: Étape 1 On pose $S_n = X_1 + \dots + X_n$ avec $(X_i)_{i \geq 1}$ iid tq $\mathbb{P}(X_i = \pm 1) = \frac{1}{2}$ et on note $T_{2n} = \max\{0 \leq k \leq 2n : S_k = 0\}$. Montrons que $\frac{T_{2n}}{2n} \xrightarrow{\text{loi}} \text{v.a. densité } \frac{1}{\pi\sqrt{x(1-x)}} \mathbb{1}_{0 < x < 1}$.

Pour $0 \leq j \leq n$, on a $\mathbb{P}(T_{2n} = 2j) = \mathbb{P}(S_{2j} = 0) \mathbb{P}(S_1 \neq 0, \dots, S_{2(n-j)} \neq 0)$.

$$\text{Or } \forall k \geq 1, \mathbb{P}(S_1 \neq 0, \dots, S_{2k} \neq 0) = \mathbb{P}(S_{2k} = 0). \quad (*)$$

Démontrons cette identité surprenante par un joli argument combinatoire.

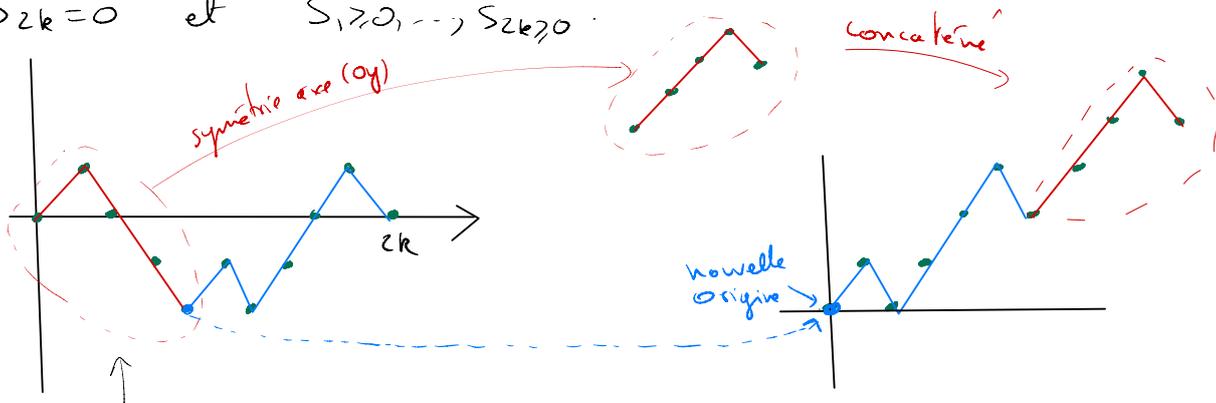
Tout d'abord, $\mathbb{P}(S_1 \neq 0, \dots, S_{2k} \neq 0) = 2 \mathbb{P}(S_1 > 0, \dots, S_{2k} > 0)$

$$= 2 \times \frac{1}{2} \mathbb{P}(S_1 \geq 0, \dots, S_{2k-1} \geq 0) \text{ en changeant l'origine du repère en } (1, 1)$$

$$= \mathbb{P}(S_1 \geq 0, \dots, S_{2k} \geq 0) \text{ (par petite, } S_{2k-1} \geq 0 \Leftrightarrow S_{2k} \geq 0)$$

Construisons maintenant une bijection entre chemins (s_1, \dots, s_{2k}) tels que

$$s_{2k} = 0 \text{ et } s_1 \geq 0, \dots, s_{2k} \geq 0.$$



On prend la partie avant le premier instant où l'infimum est atteint. On l'enlève et on fait une symétrie d'axe (Oy) . On la concatène à droite de ce qui reste (partie bleue) et on place l'origine du repère au 1^{er} point de la partie bleue (cf figure)

Après transformation, on obtient un chemin tel que $S_1 \geq 0, \dots, S_{2k} \geq 0$.

On vérifie que c'est une bijection (la transformation inverse se décrit aisément)

Ceci montre (*).

$$\text{Ainsi, } \mathbb{P}(T_{2n} = z_j) = \mathbb{P}(S_{2j} = 0) \mathbb{P}(S_{2(n-j)} = 0).$$

$$\text{Or } \mathbb{P}(S_{2k} = 0) = \binom{2k}{k} \frac{1}{2^{2k}} \sim \frac{1}{\sqrt{\pi k}} \quad k \rightarrow \infty.$$

$$\text{Donc } \mathbb{P}(T_{2n} = \lfloor 2cn \rfloor) \sim \frac{1}{n} \frac{1}{\pi \sqrt{c(1-c)}} \quad \text{pour } 0 < c < 1.$$

Ceci implique le résultat (exo, ou cf cours la semaine prochaine : un théorème local limite implique une convergence en loi)

Étape 2 Pour $f \in \mathcal{B} = \mathcal{B}([0,1], \mathbb{R})$, soit $T(f) = \sup\{t \in [0,1] : f(t) = 0\}$. On ne

peut pas directement appliquer le théorème de Donsker car T n'est pas continue.

(prendre par exemple $f_n(x) = \frac{x}{n}$ pour $0 \leq x \leq 1$: $0 = T(f_n) \not\rightarrow T(0) = 1$)

Mais on vérifie que si 0 n'est pas une valeur de min ou max local, alors T est continue en f .

Par ailleurs, 0 n'est pas une valeur de min ou max local d'un mouvement brownien

D'après le thm de Donsker, $(\frac{S_{nt}}{\sqrt{n}} : 0 \leq t \leq 1) \xrightarrow{\text{loi}} \mathcal{B}$, donc $T((\frac{S_{nt}}{\sqrt{n}} : 0 \leq t \leq 1)) \xrightarrow{\text{loi}} T(\mathcal{B})$

(on utilise le fait que si $X_n \xrightarrow{\text{loi}} X$ et si f est ps continue en X , alors $f(X_n) \xrightarrow{\text{loi}} f(X)$)

~

Corollaire Si $(X_i)_{i \geq 1}$ sont iid avec $\mathbb{E}[X_1] = 0$ et $\mathbb{E}[X_1^2] \in]0, \infty[$, alors

$$\mathbb{P}\left(\frac{1}{2n} \max\{0 \leq k \leq 2n : S_k = 0\} \leq t\right) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \frac{2}{\pi} \arcsin(\sqrt{t}) \quad \text{pour } 0 < t < 1.$$

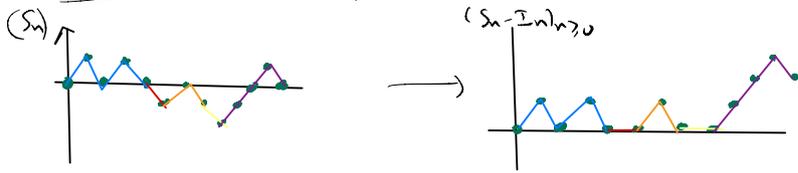
où $S_k = X_1 + \dots + X_k$.

3) Théorème de Lévy

Soit $(B_t)_{t \geq 0}$ un mouvement brownien et $I_t = \inf_{0 \leq s \leq t} B_s$ l'infimum courant.

Théorème (Lévy) On a $(B_t - I_t)_{t \geq 0} \stackrel{\text{loi}}{=} (|B_t|)_{t \geq 0}$

Preuve: Soit $(X_i)_{i \geq 1}$ des va. iid ty $P(X_i = \pm 1) = 1/2$, on pose $S_n = X_1 + \dots + X_n$ et $I_n = \min_{0 \leq k \leq n} S_k$



Si on regarde les probas de transition de $S_n - I_n$ et celles de $|S_n|$, on voit que ce sont les mêmes en dehors de l'état 0, où $S_n - I_n$ peut rester coincé avec proba 1/2.

On note $\partial_n = \#\{k \leq n-1 : S_k - I_k \neq S_{k+1} - I_{k+1}\}$ le nombre de pas "effectifs" de $(S_k - I_k)_{k \geq 0}$ jusqu'au temps n , et $\partial_t^{-1} = \inf\{s : \partial_s = t\}$ son "inverse". Alors

$$(S_{\partial_n^{-1}} - I_{\partial_n^{-1}})_{n \geq 0} \stackrel{\text{loi}}{=} (|S_n|)_{n \geq 0}$$

Mais d'après le théorème de Donsker $(\frac{1}{\sqrt{n}} |S_n|)_{t \geq 0} \xrightarrow{\text{loi}} (|B_t|)_{t \geq 0}$.

Pour contrôler ∂_n , on vérifie que $(S_n - I_n)_{n \geq 0}$ est une chaîne de Markov récurrente nulle (E même invariante ∞), de sorte que $\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \mathbb{1}_{S_k - I_k = 0} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{P.S} 0$.

On en déduit aisément que $(\frac{\partial_{nt}^{-1}}{n} : t \geq 0) \xrightarrow{\text{loi}} (t)_{t \geq 0}$, puis que

$$\left(\frac{S_{\partial_{nt}^{-1}} - I_{\partial_{nt}^{-1}}}{\sqrt{n}} \right)_{t \geq 0} \xrightarrow{\text{loi}} (B_t - I_t)_{t \geq 0} \quad (\text{détails laissés en exo})$$

On en conclut que $(B_t - I_t)_{t \geq 0} \stackrel{\text{loi}}{=} (|B_t|)_{t \geq 0}$.