

Inégalité de Hoeffding et applications

Geoffrey Deperle

Leçons associées :

- 261 : Loi d'une variable aléatoire : caractérisations, exemples, applications.
- 262 : Convergences d'une suite de variables aléatoires. Théorèmes limite. Exemples et applications.
- 264 : Variables aléatoires discrètes. Exemples et applications.
- 266 : Illustration de la notion d'indépendance en probabilités.

Le but de ce développement est de montrer le théorème suivant :

Lemme 1. *Soit X une variable réelle, centrée, bornée par 1 presque sûrement alors*

$$\forall t \in \mathbb{R}^{+*}, \mathbb{E}[\exp(tX)] \leq \exp\left(\frac{t^2}{2}\right)$$

Preuve : Pour $x \in [-1, 1]$ et $t \in \mathbb{R}$, on a $\left\{ \begin{array}{l} \frac{1-x}{2} + \frac{1+x}{2} = 1 \\ \frac{1-x}{2} \in [0, 1] \end{array} \right.$ donc $\frac{1-x}{2}(-t) + \frac{1+x}{2}t = tx$ est une combinaison convexe de $-t$ et t .
Par convexité de \exp ,

$$\forall t \in \mathbb{R}, \exp(tx) \leq \frac{1-x}{2} \exp(-t) + \frac{1+x}{2} \exp(t)$$

Pour $u \in \mathbb{R}$, uX est bornée p.s. donc $\exp(uX)$ est bornée p.s. donc intégrable. Donc pour $t \in \mathbb{R}$,

$$\begin{aligned} L_X(t) &:= \mathbb{E}[\exp(tX)] \\ &\leq \frac{1}{2} \mathbb{E}[(1-X) \exp(-t)] + \frac{1}{2} \mathbb{E}[(1+X) \exp(t)] \\ &\leq \frac{1}{2} (\exp(-t) + \exp(t)) \quad \text{car } \mathbb{E}[X] = 0 \\ &\leq \cosh(t) \end{aligned}$$

Or, comme $\forall k \in \mathbb{N}^*, 2^k k! = 2 \times 4 \times 6 \times \dots \times 2(k-1) \times 2k \leq (2k)!$.

Donc pour tout $t \in \mathbb{R}$,

$$\cosh(t) = \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{t^{2k}}{(2k)!} \leq \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{t^{2k}}{2^k k!} = \exp\left(\frac{t^2}{2}\right)$$

d'où le résultat. □

Théorème. Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ une suite de variable aléatoires réelles indépendantes, centrées, bornées p.s. : $\forall n \in \mathbb{N}, \exists c_n > 0 / |X_n| \leq c_n$.
Soit $S_n = \sum_{k=1}^n X_k$, alors

$$\forall n \in \mathbb{N}, \varepsilon > 0, \mathbb{P}(|S_n| \geq \varepsilon) \leq 2 \exp\left(\frac{\varepsilon^2}{2 \sum_{k=1}^n c_k^2}\right)$$

Preuve : Soit $n \in \mathbb{N}, t \in \mathbb{R}^{+*}$,

Étape 1 : Donnons une majoration de $\mathbb{E}[\exp(tS_n)]$

La variable aléatoire $\frac{X_n}{c_n}$ est bornée p.s. par 1 et centrée, donc d'après le lemme

$$\forall t' \in \mathbb{R}^{+*}, \mathbb{E}[\exp\left(t' \frac{X_n}{c_n}\right)] \leq \exp\left(\frac{t'^2}{2}\right)$$

Avec $t' = tc_n$, on a donc $\mathbb{E}[\exp(tX_n)] \leq \exp\left(\frac{t^2 c_n^2}{2}\right)$. Ainsi,

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[\exp(tS_n)] &= \prod_{k=1}^n \mathbb{E}[\exp(tX_k)] \quad \text{car les } \exp(tX_k) \text{ sont indépendantes} \\ &\leq \prod_{k=1}^n \exp\left(\frac{t^2 c_k^2}{2}\right) \\ &\leq \exp\left(\frac{t^2}{2} \sum_{k=1}^n c_k^2\right) \end{aligned}$$

Étape 2 : Établissons l'inégalité avec l'inégalité de Markov

Soit $\varepsilon > 0$, la fonction $x \mapsto \exp(tx)$ est strictement croissante donc $[S_n > \varepsilon] = [\exp(tS_n) > \exp(t\varepsilon)]$ d'où

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(S_n > \varepsilon) &\leq \mathbb{P}(\exp(tS_n) > \exp(t\varepsilon)) \\ &\leq \frac{\mathbb{E}[\exp(tS_n)]}{\exp(t\varepsilon)} \\ &\leq \exp\left(\frac{t^2}{2} \sum_{k=1}^n c_k^2 - t\varepsilon\right) \end{aligned}$$

Étape 3 : Optimisons l'inégalité

En posant $a = \sum_{k=1}^n c_k^2$, la fonction $t \mapsto \frac{a}{2}t^2 - \varepsilon t$ atteint son minimum en $\frac{-\varepsilon}{a}$ pour $t = \frac{\varepsilon}{a} > 0$. Par croissance de l'exponentielle, on a donc

$$\mathbb{P}(S_n > \varepsilon) \leq \exp\left(\frac{\varepsilon^2}{2 \sum_{k=1}^n c_k^2}\right)$$

Conclusion

On a $[|S_n| > \varepsilon] = [S_n > \varepsilon] \cup [-S_n > \varepsilon]$, on a

$$\forall n \in \mathbb{N}, \varepsilon > 0, \mathbb{P}(|S_n| \geq \varepsilon) \leq 2 \exp\left(\frac{\varepsilon^2}{2 \sum_{k=1}^n c_k^2}\right)$$

□

Intéressons nous à trois applications.

Application ((261, 264)). Soit $(X_i)_{i \in [1, n]}$ des variables aléatoires iid de loi $X_1 \sim \mathcal{B}(p)$ avec $p \in]0, 1[$ et $\alpha \in]0, 1[$, alors un intervalle de confiance par excès de niveau $1 - \alpha$ de paramètre p est

$$I_{1-\alpha} = \left[\frac{1}{n} S_n - \sqrt{\frac{2}{n} \ln \left(\frac{2}{\alpha} \right)}, \frac{1}{n} S_n + \sqrt{\frac{2}{n} \ln \left(\frac{2}{\alpha} \right)} \right]$$

Preuve : On applique l'inégalité de Hoeffding à $(X_n - p)$ qui est borné par 1

$$\mathbb{P} \left(\left| \frac{1}{n} S_n - p \right| > \varepsilon \right) = \mathbb{P} \left(\left| \sum_{k=1}^n X_k - p \right| > n\varepsilon \right) \leq 2 \exp \left(-\frac{n^2 \varepsilon^2}{2n} \right)$$

Soit $\varepsilon' = \sqrt{\frac{2}{n} \ln \left(\frac{2}{\alpha} \right)}$ tel que $\alpha = 2 \exp(-\frac{n\varepsilon'^2}{2})$ d'où

$$\mathbb{P} \left(\left| \frac{1}{n} S_n - p \right| < \varepsilon' \right) = 1 - \mathbb{P} \left(\left| \frac{1}{n} S_n - p \right| > \varepsilon \right) \geq 1 - \alpha$$

d'où le résultat. □

□

Application ((261, 266)). Soit $I = [0, 1]^d$ muni de la mesure de Lebesgue, soit f une fonction intégrable et bornée sur I .

Soit (Y_n) une suite de variable aléatoire iid de loi uniforme sur I . On a

$$\forall \varepsilon, \mathbb{P} \left(\left| \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n f(Y_k) - \int_I f \right| > \varepsilon \right) \leq 2 \exp \left(-\frac{n\varepsilon^2}{8\|f\|_\infty^2} \right)$$

Preuve : Posons pour $n \in \mathbb{N}$, $X_n = f(Y_n) - \int_I f$.

On a $\mathbb{E}[X_n] = 0$ d'après la formule de transfert et $|X_n| \leq 2\|f\|_\infty$ donc d'après l'inégalité de Hoeffding avec $c_n = 2\|f\|_\infty$.

Pour tout $\varepsilon > 0$,

$$\begin{aligned} \mathbb{P} \left(\left| \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n f(Y_k) - \int_I f \right| > \varepsilon \right) &= \mathbb{P} \left(\left| \sum_{k=1}^n X_k \right| \geq n\varepsilon \right) \\ &\leq 2 \exp \left(\frac{n^2 \varepsilon^2}{2 \sum_{k=1}^n 4\|f\|_\infty^2} \right) \\ &\leq 2 \exp \left(\frac{n\varepsilon^2}{8\|f\|_\infty^2} \right) \end{aligned}$$

□

Application ((262)). Soit $\alpha > 0$, s'il existe $\beta > 0$ tel que pour tout $n \in \mathbb{N}^*$, $\sum_{k=1}^n c_k^2 \leq n^{2\alpha-\beta}$,

alors

$$\frac{S_n}{n^\alpha} \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\text{p.s.}} 0$$

Preuve : Soit $\varepsilon > 0$, par inégalité de Hoeffding, on a

$$\mathbb{P}(|S_n| > n^\alpha \varepsilon) \leq 2 \exp\left(-\frac{n^{2\alpha} \varepsilon^2}{2 \sum_{k=1}^n c_k^2}\right)$$

Or comme $\sum_{k=1}^n c_k^2 \leq n^{2\alpha-\beta}$, on a

$$\mathbb{P}(|S_n| > n^\alpha \varepsilon) \leq 2 \exp(-\varepsilon n^\beta)$$

Or, comme $\sum \exp(-\varepsilon n^\beta)$ converge, la série de terme général $\mathbb{P}(|S_n| > n^\alpha \varepsilon)$ converge. Donc d'après le lemme de Borel-Cantelli, on a $\mathbb{P}(\limsup_n [|S_n| > n^\alpha \varepsilon]) = 0$.

Or, comme \mathbb{Q}^{+*} est dénombrable, on a $\mathbb{P}\left(\bigcup_{s \in \mathbb{Q}^{+*}} \limsup_n [|S_n| > n^\alpha \varepsilon]\right) = 0$.

Donc en passant au complémentaire, on a

$$\mathbb{P}\left(\bigcap_{s \in \mathbb{Q}^{+*}} \liminf_n [|S_n| > n^\alpha \varepsilon]\right) = 1$$

Donc la suite $\left(\frac{S_n}{n}\right)$ converge presque sûrement vers 0. □

Références

- [1] Jean-Yves OUVRARD. *Probabilités 2*. Cassini, 2009.