

Théorème: Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$ une suite de variables aléatoires réelles indépendantes centrées telle que, pour tout $n \in \mathbb{N}^*$, il existe $c_n > 0$ vérifiant $|X_n| \leq c_n$ presque sûrement. Pour tout $n \in \mathbb{N}^*$, on pose $S_n = \sum_{j=1}^n X_j$. On a, pour tout $\varepsilon > 0$, $\mathbb{P}(|S_n| > \varepsilon) \leq 2 \exp\left(-\frac{\varepsilon^2}{2 \sum_{j=1}^n c_j^2}\right)$.

Démonstration:

• Lemme: Soit X une variable aléatoire réelle centrée et presque sûrement bornée par 1.

On a, pour tout $t \in \mathbb{R}$, $\mathbb{E}[\exp(tX)] \leq \exp(t^2/2)$.

-> Preuve du lemme: Soit $t \in \mathbb{R}$. Pour tout $x \in [-1, 1]$, on a $\frac{1}{2}(1-x) \in [0, 1]$,
 $\frac{1}{2}(1+x) \in [0, 1]$

et $\frac{1}{2}(1-x) + \frac{1}{2}(1+x) = 1$. La fonction $x \mapsto \exp(tx)$ étant convexe, on a, pour tout $x \in [-1, 1]$,

$$\exp(tx) = \exp\left[t\left(\frac{1}{2}(1-x) \cdot (-1) + \frac{1}{2}(1+x)\right)\right] \leq \frac{1}{2}(1-x) \exp(-t) + \frac{1}{2}(1+x) \exp(t).$$

La variable aléatoire X étant bornée p.s., $\mathbb{E}[\exp(tX)]$ existe pour tout $t \in \mathbb{R}$.

Pour tout $t \in \mathbb{R}$, on a alors $\exp(tX) \leq \frac{1}{2}(1-X) \exp(-t) + \frac{1}{2}(1+X) \exp(t)$, donc, comme X est

centrée, on a $\mathbb{E}[\exp(tX)] \leq \frac{1}{2}(\exp(-t) + \exp(t)) = \cosh t$. Or $\cosh t = \sum_{n \geq 0} \frac{t^{2n}}{(2n)!}$,

et $\exp(t^2/2) = \sum_{n \geq 0} \frac{t^{2n}}{n! 2^n}$, donc $\cosh t \leq \exp(t^2/2)$, car $n! 2^n \leq (2n)!$ pour tout $n \geq 0$.

On a donc $\mathbb{E}[\exp(tX)] \leq \exp(t^2/2)$, ce qui donne le lemme.

Soit $t \in \mathbb{R}$. On applique le lemme à la variable aléatoire $\frac{X_n}{c_n}$, ce qui donne, pour tout $t' \in \mathbb{R}$,

$$\mathbb{E}\left[\exp\left(t' \frac{X_n}{c_n}\right)\right] \leq \exp\left(\frac{t'^2}{2}\right), \text{ donc, en prenant } t' = tc_n, \text{ on obtient } \mathbb{E}[\exp(tX_n)] \leq \exp\left(\frac{t^2}{2} c_n^2\right).$$

Les variables aléatoires $\exp(tX_n)$ étant indépendantes, on a alors, pour tout $n \in \mathbb{N}^*$,

$$\mathbb{E}[\exp(tS_n)] = \prod_{j=1}^n \mathbb{E}[\exp(tX_j)] \leq \exp\left(\frac{t^2}{2} \sum_{j=1}^n c_j^2\right).$$

Soient à présent $t > 0$ et $\varepsilon > 0$. On a $P(S_m > \varepsilon) \leq P(\exp(tS_m) > \exp(t\varepsilon))$ par croissance de $x \mapsto \exp(tx)$

$$\leq \frac{E[\exp(tS_m)]}{\exp(t\varepsilon)} \quad \text{par Markov}$$

$$\leq \exp\left(\frac{t^2}{2} \sum_{j=1}^n c_j^2 - t\varepsilon\right)$$

On pose $a = \sum_{j=1}^n c_j^2$. Soit $f: \mathbb{R}_+ \longrightarrow \mathbb{R}$. Pour tout $t \geq 0$, on a $f'(t) = at - \varepsilon$,
 $t \longmapsto \frac{t^2}{2}a - t\varepsilon$

donc f' ne s'annule qu'en $t = \frac{\varepsilon}{a}$. La fonction f atteint alors son minimum en $t = \frac{\varepsilon}{a}$,

et vaut $\frac{\varepsilon^2}{2a} - \frac{\varepsilon^2}{a} = -\frac{\varepsilon^2}{2a}$ en ce point.

Par suite, on a $P(S_m > \varepsilon) \leq \exp\left(-\frac{\varepsilon^2}{2a}\right)$

$\leq \exp\left(-\frac{\varepsilon^2}{2 \sum_{j=1}^n c_j^2}\right)$, ce qui achève la preuve.