

## Concentration &amp; Projections aléatoires

**Exercice 1 – Variables sous-Gaussiennes.** Une variable aléatoire  $X \in \mathbb{R}$  centrée est dite sous-Gaussienne avec variance  $\sigma^2$  si  $\forall s \in \mathbb{R}, \mathbb{E}[\exp(sX)] \leq \exp\left(\frac{\sigma^2 s^2}{2}\right)$ .

1. Soit  $X$  une variable sous-Gaussienne avec variance  $\sigma^2$ , montrer que  $\forall t > 0, \mathbb{P}[X > t] \leq \exp\left(-\frac{t^2}{2\sigma^2}\right)$ .
2. Soit  $X$  une variable aléatoire telle que  $\mathbb{E}(X) = 0$  et  $X \in [a, b]$  presque sûrement. Montrer que  $X$  est sous-Gaussienne de variance  $\frac{(b-a)^2}{4}$ .
3. Soient  $X_1, \dots, X_n$  des variables aléatoires indépendantes telles que presque sûrement :  $\forall i, X_i \in [a_i, b_i]$ . Soit  $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ . Montrer que  $\forall t > 0$  :

$$\mathbb{P}(\bar{X} - \mathbb{E}(\bar{X}) > t) \leq \exp\left(-\frac{2n^2 t^2}{\sum_{i=1}^n (b_i - a_i)^2}\right) \quad (\text{Inégalité de Hoeffding})$$

4. Soient  $X_1, \dots, X_n$  des variables aléatoires sous-Gaussiennes avec variance  $\sigma^2$ . Montrer que :

$$\mathbb{E}[\max_{1 \leq i \leq n} X_i] \leq \sigma \sqrt{2 \log(n)} \quad \& \quad \mathbb{E}[\max_{1 \leq i \leq n} |X_i|] \leq \sigma \sqrt{2 \log(2n)}$$

ainsi que  $\forall t > 0$  :

$$\mathbb{P}(\max_{1 \leq i \leq n} X_i > t) \leq n e^{-\frac{t^2}{2\sigma^2}} \quad \& \quad \mathbb{P}(\max_{1 \leq i \leq n} |X_i| > t) \leq 2n e^{-\frac{t^2}{2\sigma^2}}$$

**Exercice 2 – Johnson-Lindenstrauss.** 1. Soit  $k \in \mathbb{N}$  et  $\mathcal{X}_k^2 = \sum_{i=1}^k Z_i^2$  où  $\forall i, Z_i \sim \mathcal{N}(0, 1)$ . Soit  $\epsilon \in [0, \frac{1}{2}]$ , montrer que  $\mathbb{P}(\mathcal{X}_k^2 \geq (1 + \epsilon)k) \leq \exp\left(-\frac{k}{4}(\epsilon^2 - \epsilon^3)\right)$  et  $\mathbb{P}(\mathcal{X}_k^2 \leq (1 - \epsilon)k) \leq \exp\left(-\frac{k}{4}(\epsilon^2 - \epsilon^3)\right)$ .

2. Soit  $A \in \mathbb{R}^{k \times d}$  telle que  $\forall (i, j), A_{ij} \sim \mathcal{N}(0, 1)$ . Montrer que :  $\forall x \in \mathbb{R}^d, \mathbb{E}\left[\left\|\frac{1}{\sqrt{k}}Ax\right\|^2\right] = \mathbb{E}\left[\|x\|^2\right]$ .

3. Montrer que :  $\mathbb{P}\left((1 - \epsilon)\|x\|^2 \leq \left\|\frac{1}{\sqrt{k}}Ax\right\|^2 \leq (1 + \epsilon)\|x\|^2\right) \geq 1 - 2e^{-(\epsilon^2 - \epsilon^3)\frac{k}{4}}$ .

4. Soient  $x_1, \dots, x_n \in \mathbb{R}^d$ , et  $k = \frac{20 \log n}{\epsilon^2}$ , montrer qu'il existe une application Lipschitz  $f : \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}^k$  telle que  $\forall (i, j)$  :

$$(1 - \epsilon)\|x_i - x_j\|^2 \leq \|f(x_i) - f(x_j)\|^2 \leq (1 + \epsilon)\|x_i - x_j\|^2$$

**Exercice 3 – Inégalité de Khintchine.** Soit  $\{X_i\}_{i \in \mathbb{N}}$  une suite de variables aléatoires telles que :  $\forall i, \mathbb{P}(X_i = +1) = \mathbb{P}(X_i = -1) = \frac{1}{2}$  (distribution de Rademacher).

1. Montrer que  $\forall u \in \mathbb{R}, \mathbb{E}(e^{uX_1}) \leq e^{\frac{1}{2}u^2}$ .
2. Soit  $(a_i)_{1 \leq i \leq n} \in \mathbb{R}^n$  tel que  $\sum_{k=1}^n a_k^2 = 1$ , soit  $S = \sum_{k=1}^n a_k X_k$ . Montrer que  $\forall t > 0, \mathbb{P}(|S| > t) \leq 2e^{-\frac{1}{2}t^2}$ .
3. Montrer que :  $\forall p > 0, [\mathbb{E}(|\sum_{k=1}^n a_k X_k|^p)]^{\frac{1}{p}} \leq C_p \left(\sum_k a_k^2\right)^{\frac{1}{2}}$  pour  $C_p > 0$ .
4. Soit  $S_n = \sum_{k=1}^n X_k$ . Montrer que  $\forall \rho > 1$  :

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{S_n}{\sqrt{n(\log n)^\rho}} = 0 \quad \text{presque sûrement.}$$