

# Apprentissage statistique: TD1

## *Inégalités de concentration*

Emile Contal

<http://econtal.perso.math.cnrs.fr/teaching>

16 janvier 2015

### Exercice 1.

1. (**Inégalité de Markov**) Soit  $X$  une variable aléatoire réelle positive. Montrer l'inégalité suivante :

$$\forall a > 0, \Pr[X \geq a] \leq \frac{\mathbf{E}[X]}{a}.$$

2. (**Corollaire**) On dit qu'une variable aléatoire réelle  $X$  est  $b$ -sous-Gaussienne lorsque pour tout  $s \in \mathbb{R}$  on a  $\mathbf{E}[\exp(sX)] \leq \exp(\frac{s^2 b^2}{2})$ . Montrer alors :

$$\forall a > 0, \Pr[X \geq a] \leq \exp\left(-\frac{a^2}{2b^2}\right).$$

3. (**Propriété**) Montrer que lorsque  $X$  est  $b$ -sous-Gaussienne, alors  $\mathbf{E}[X] = 0$  et  $\mathbf{Var}[X] \leq b^2$ .

### Exercice 2.

1. (**Somme de variables indépendantes**) Soit  $X_1, \dots, X_n$  une famille de variables aléatoires réelles indépendantes telles que pour tout  $i \leq n$ ,  $X_i$  est  $b_i$ -sous-Gaussienne. Soit  $S_n = X_1 + \dots + X_n$ . Montrer que :

$$\Pr[S_n \geq a] \leq \exp\left(-\frac{a^2}{2\sum_{i=1}^n b_i^2}\right).$$

2. (**cas Gaussien**) Soit  $X$  une variable aléatoire Gaussienne  $X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ . Montrer que  $X - \mathbf{E}[X]$  est  $\sigma$ -sous-Gaussienne. En déduire une inégalité de concentration sur la somme de  $n$  Gaussiennes indépendantes.
3. (**cas Rademacher**) Soit  $X$  une variable aléatoire suivant une loi de Rademacher, c'est à dire  $\Pr[X = -1] = \Pr[X = 1] = \frac{1}{2}$ . Montrer que  $X$  est 1-sous-Gaussienne. En déduire une inégalité de concentration sur la somme de  $n$  variables de Rademacher indépendantes.

*Indice : utiliser  $2^n n! \leq (2n)!$ .*

4. (**Inégalité de Hoeffding**) Soit  $X$  une variable aléatoire réelle telle que  $X \in [c, d]$ . Montrer que  $X - \mathbf{E}[X]$  est sous-Gaussienne de paramètre  $\frac{d-c}{2}$ . En déduire une inégalité de concentration sur la somme de  $n$  variables aléatoires indépendantes bornées.

*Indices : utiliser la convexité de l'exponentielle pour la borner par une corde entre  $c$  et  $d$  ; écrire la borne obtenue sous la forme  $e^{L(h,p)}$  avec  $h = s(d-c)$  et  $p = \frac{-c}{d-c}$  ; borner  $L(h,p)$  grâce à une décomposition de Taylor au second ordre en  $h$ .*

**Exercice 3.**

1. (**Espérance conditionnelle**) Soit  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  un espace de probabilité,  $\mathcal{F}'$  une sous-tribu de  $\mathcal{F}$  et  $X$  une variable aléatoire dans  $L^1(\Omega, \mathcal{F}, P)$ . On définit l'espérance conditionnelle de  $X$  sachant  $\mathcal{F}'$  notée  $\mathbf{E}[X | \mathcal{F}']$  comme étant l'unique variable aléatoire dans  $L^1(\Omega, \mathcal{F}', P)$  telle que pour toute variable aléatoire  $Z$   $\mathcal{F}'$ -mesurable bornée :

$$\mathbf{E}[ZX] = \mathbf{E}[Z\mathbf{E}[X | \mathcal{F}']].$$

On a également,  $\forall B \in \mathcal{F}'$ ,  $\mathbf{E}[X \mathbb{1}_B] = \mathbf{E}[\mathbb{1}_B \mathbf{E}[X | \mathcal{F}']]$ .

Lorsque  $\mathcal{F}'$  est une tribu engendrée par une variable aléatoire  $Y$ , c'est à dire  $\mathcal{F}' = \sigma(Y)$ , on utilisera la notation  $\mathbf{E}[X | Y]$ .

Montrer les propriétés suivantes :

- L'application  $X \rightarrow \mathbf{E}[X | \mathcal{F}']$  est linéaire.
  - $\mathbf{E}[\mathbf{E}[X | \mathcal{F}']] = \mathbf{E}[X]$ .
  - Si  $X$  est  $\mathcal{F}'$ -mesurable,  $\mathbf{E}[X | \mathcal{F}'] = X$ .
  - Si  $X$  et  $\mathcal{F}'$  sont indépendants,  $\mathbf{E}[X | \mathcal{F}'] = \mathbf{E}[X]$ .
  - Si  $\mathcal{F}'' \subseteq \mathcal{F}' \subseteq \mathcal{F}$ , alors  $\mathbf{E}[\mathbf{E}[X | \mathcal{F}''] | \mathcal{F}'] = \mathbf{E}[\mathbf{E}[X | \mathcal{F}'] | \mathcal{F}''] = \mathbf{E}[X | \mathcal{F}'']$ .
2. (**Martingales**) Soient  $(X_n)_{n \geq 0}$  une famille de variables aléatoires indexée par  $\mathbb{N}$  et  $(\mathcal{F}_n)_{n \geq 0}$  une suite de tribus croissante pour l'inclusion, c'est à dire une *filtration*. On dit que  $(X_n)_{n \geq 0}$  est *adapté* à  $(\mathcal{F}_n)_{n \geq 0}$  lorsque  $X_n$  est  $\mathcal{F}_n$ -mesurable pour tout  $n$ . De plus si pour tout  $n$  on a  $X_n$  intégrable et :

$$\mathbf{E}[X_{n+1} | \mathcal{F}_n] = X_n,$$

alors  $(X_n)_{n \geq 0}$  est une *martingale*. Lorsque  $\mathcal{F}_n = \sigma(X_0, \dots, X_n)$ , on parle de la *filtration naturelle* de  $(X_n)_{n \geq 0}$ .

Soit  $(X_n)_{n \geq 0}$  une martingale adaptée à  $(\mathcal{F}_n)_{n \geq 0}$  telle que pour tout  $s \in \mathbb{R}$  on ait  $\mathbf{E}[\exp(s(X_{n+1} - X_n)) | \mathcal{F}_n] \leq \exp(\frac{s^2 b_{n+1}^2}{2})$ . Montrer que pour tout  $a > 0$  :

$$\Pr[X_n - X_0 \geq a] \leq \exp\left(-\frac{a^2}{2 \sum_{i=1}^n b_i^2}\right).$$

3. (**Inégalité d'Azuma**) En déduire une inégalité de concentration pour une martingale  $(X_n)_{n \geq 0}$  telle que  $|X_n - X_{n-1}| \leq c_n$ .