

Preuve du lemme de Hoeffding.

* H est bornée, $(s, \omega) \mapsto e^{sH(\omega)}$ est intégrable en ω à s fixé
 dérivable en s à ω fixé
 et sa dérivée $H e^{sH}$ est intégrable en ω

Donc, par théorème de dérivation des intégrales à paramètre,

$$s \mapsto \mathbb{E}[e^{sH}] \text{ est dérivable, de dérivée } \mathbb{E}[H e^{sH}]$$

Le même raisonnement montre en fait que cette fonction est deux fois dérivable, de dérivée seconde $s \mapsto \mathbb{E}[H^2 e^{sH}]$.

* Puis, par composition, en notant $\Psi_H : s \in \mathbb{R} \mapsto \ln \mathbb{E}[e^{sH}]$, on a que Ψ_H est deux fois dérivable, avec

$$\Psi_H'(s) = \frac{\mathbb{E}[H e^{sH}]}{\mathbb{E}[e^{sH}]}$$

$$\begin{aligned} \text{et } \Psi_H''(s) &= \frac{\mathbb{E}[H^2 e^{sH}] \mathbb{E}[e^{sH}] - (\mathbb{E}[H e^{sH}])^2}{(\mathbb{E}[e^{sH}])^2} = \mathbb{E}[H^2 e^{sH - \Psi_H(s)}] \\ &\quad - (\mathbb{E}[H e^{sH - \Psi_H(s)}])^2 \\ &= \text{Var}_{\mathbb{Q}}(H) \end{aligned}$$

où \mathbb{Q} est la loi absolument continue par rapport à \mathbb{P} de densité

$$\frac{d\mathbb{Q}}{d\mathbb{P}} : \omega \mapsto e^{sH(\omega) - \Psi_H(s)} \quad \left(\int_{\Omega} \frac{d\mathbb{Q}}{d\mathbb{P}} d\mathbb{P} = 1 \right)$$

* Bref: $\Psi_H''(s) \leq \frac{(b-a)^2}{4}$

On intègre: $\Psi_H'(s) \leq \frac{(b-a)^2}{4} s + \underbrace{Cste}_{= \mathbb{E}[H]}$ car $\Psi_H'(0) = \mathbb{E}[H]$

Encore une fois: $\Psi_H(s) \leq \frac{(b-a)^2}{8} s^2 + s \mathbb{E}[H] + \underbrace{Cste}_{= 0}$ car $\Psi_H(0) = 0$

Preuve de l'inégalité de Hoeffding, version probabiliste.

* $\mathbb{E}[e^{sS_n}] = \prod_{t=1}^n \mathbb{E}[e^{s(H_t - \mathbb{E}H_t)}]$ par indépendance
 $\leq e^{\frac{s^2}{8} \sum_{t=1}^n (b_t - a_t)^2} \leq e^{s \mathbb{E}H_t} \cdot e^{\frac{s^2}{8} (b_t - a_t)^2} e^{-s \mathbb{E}H_t}$ par lemme de Hoeffding

On réinjecte: $\mathbb{P}\{S_n \geq \varepsilon\} \leq \exp\left(\frac{s^2}{8} \sum_{t=1}^n (b_t - a_t)^2 - s \varepsilon\right)$
 minimisé (cf. dérivée seconde ≥ 0)
 en $s = \frac{4\varepsilon}{\sum_{t=1}^n (b_t - a_t)^2}$

On substitue cette valeur de s et on obtient le résultat.

Corollaire, formulation statistique.

S'obtient en notant que $\mathbb{P}\left\{\sum_{t=1}^n H_t \geq \sum_{t=1}^n \mathbb{E}[H_t] + \varepsilon_\delta\right\} \leq \delta$

lorsque ε_δ est tel que $e^{-2\varepsilon_\delta^2 / \sum_{t=1}^n (b_t - a_t)^2} = \delta$

soit $\varepsilon = \sqrt{\frac{1}{2} \sum_{t=1}^n (b_t - a_t)^2 \ln 1/\delta}$

Exercice 1.

On utilise $P(A \cup B) \leq P(A) + P(B)$

Version proba: $P\left\{ -\sum_{t=1}^n H_t \geq -\sum_{t=1}^n \mathbb{E}[H_t] + \varepsilon \right\} \leq e^{-2\varepsilon^2 / \sum_{t=1}^n (b_t - a_t)^2}$

d'où $P\left\{ \left| \sum_{t=1}^n H_t - \sum_{t=1}^n \mathbb{E}H_t \right| \geq \varepsilon \right\} \leq 2 e^{-2\varepsilon^2 / \sum_{t=1}^n (b_t - a_t)^2}$ également

Version stat:

$$\left| \sum_{t=1}^n H_t - \sum_{t=1}^n \mathbb{E}H_t \right| \leq \sqrt{\frac{1}{2} \sum_{t=1}^n (b_t - a_t) \ln \frac{2}{\delta}}$$

avec probabilité $\geq 1 - \delta$.

Exercice 2.

$$\text{TCL: } \frac{\sqrt{n}}{\sigma} \left(\frac{1}{n} \sum_{t=1}^n H_t - \mu \right) \xrightarrow{d} \mathcal{U}(0,1)$$

sait, en notant $z_{1-\delta}$ le quantile d'ordre $1-\delta$ de la loi $\mathcal{U}(0,1)$, i.e., $P\left\{ \mathcal{U}(0,1) \leq z_{1-\delta} \right\} = 1-\delta$,

il vient :

$$\begin{aligned} P\left\{ \frac{\sqrt{n}}{\sigma} \left(\frac{1}{n} \sum_{t=1}^n H_t - \mu \right) \leq z_{1-\delta} \right\} &\longrightarrow 1-\delta \\ &= P\left\{ \frac{1}{n} \sum_{t=1}^n H_t - \mu \leq \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{1-\delta} \right\} \end{aligned}$$

Note : on peut montrer (exercice calculatoire, cf. indications pour l'exo 8) que

$$z_{1-\delta} \underset{\delta \rightarrow 0}{\sim} \sqrt{2 \ln \frac{1}{\delta}}$$

Hoeffding correspond au remplacement de σ par son majorant $\frac{b-a}{2}$

et au passage d'une borne asymptotique à une borne non asympt.

A LA MAISON,

éventuellement en petits groupes,

avec RENDU par mail.

- A codes 1
- Exercice 3
- Exercice 4 (pour les très courageux !)

Preuve du lemme de Hoeffding conditionnel.

Par l'absurde, donc : on suppose que $P(A) > 0$ et on va aboutir à une contradiction, de sorte que $P(A) = 0$, ce qui est exactement le résultat du lemme.

Hoeffding donne alors :

$$\ln \mathbb{E}_A[e^{sH}] \leq s \mathbb{E}_A[H] + \frac{s^2}{8} (b-a)^2$$

Or, par définition de A :

$$\begin{aligned} &= \ln \mathbb{E}_A[\mathbb{E}[e^{sH} | \mathcal{F}]] > \ln \mathbb{E}_A[e^{s\mathbb{E}[H|\mathcal{F}]} e^{\frac{s^2}{8}(b-a)^2}] \\ &= \frac{s^2}{8} (b-a)^2 + \ln \underbrace{\mathbb{E}_A[e^{s\mathbb{E}[H|\mathcal{F}]}]}_{\text{(Jensen)}} \\ &> \ln \mathbb{E}_A[e^{s\mathbb{E}[H|\mathcal{F}]}] = \ln \mathbb{E}_A[e^{sH}] \end{aligned}$$

Le mineur est > au majorant !

Preuve de l'inégalité de Hoeffding-Azuma.

$$S_n = \sum_{t=1}^n H_t - \mathbb{E}[H_t | \mathcal{F}_{t-1}]$$

$$P(S_n \geq \varepsilon) \leq \mathbb{E}[e^{sS_n}] = e^{-s\varepsilon} \mathbb{E}[e^{sS_{n-1}} \mathbb{E}[e^{s(H_n - \mathbb{E}[H_n | \mathcal{F}_{n-1}])} | \mathcal{F}_{n-1}]]$$

Chernoff/Hoeffding
 $\forall s > 0$

$$\leq e^{\frac{s^2}{8} (b_n - a_n)^2}$$

[récurrente]

$$\exp\left(-s\varepsilon + \frac{s^2}{8} \sum_{t=1}^n (b_t - a_t)^2\right)$$

et même optimisation en s que précédemment.

Exercice 5 :

A LA MAISON (simple jeu d'écriture)

/ Pas de RENDU attendu.

Théorème 4 :

Preuve extraite de la preuve de l'inégalité de Hoeffding.

une optimisation en s donne par le minimum (cf. dérivée 2nde positive) est atteint pour $s = \frac{\epsilon}{\sigma}$; ce qui donne la borne $e^{-\epsilon^2/2\sigma}$ attendue.

Exercice 7.

Chernoff / Cor. 5 (ici, $\sigma=1$) :

$$\mathbb{P}\{N \geq x\} \leq e^{-x^2/2}$$

Calcul direct :

$$\mathbb{P}\{N \geq x\} = \int_x^{+\infty} \Phi(t) dt$$

où $\Phi(t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-t^2/2}$
 est la densité de la $\mathcal{U}(0,1)$

$$= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_0^{+\infty} e^{-\frac{1}{2}(t+x)^2} dt$$

$$(t+x)^2 \geq t^2 + x^2$$

$$(t+x)^2 \geq x^2 + 2tx$$

$$\leq e^{-x^2/2} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_0^{+\infty} e^{-t^2/2} dt = \frac{1}{2} e^{-x^2/2}$$

$$\leq e^{-x^2/2} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_0^{+\infty} e^{-tx} dt = \frac{e^{-x^2/2}}{x\sqrt{2\pi}}$$

$$= \mathbb{P}\{N \geq 0\} = \frac{1}{2}$$

vs. Chernoff : $e^{-x^2/2}$
 simplement.

Proposition 3 / Optimisation de la fin de la preuve.

On a donc obtenu :
$$\mathbb{E}[M] \leq \frac{1}{d} \ln(Ne^{d^2/2})$$

$$= \frac{1}{d} \ln N + d/2$$

Minimum atteint pour d égalisant les deux termes (cf à aire fixée, le rectangle de périmètre minimal est le carré) : $d^2 = 2 \ln N / \sigma$ $d = \sqrt{(2 \ln N) / \sigma}$

et la borne est $2 \times \frac{d\sigma}{2} = d\sigma = \sqrt{2\sigma \ln N}$.

A LA MAISON, je vous éventuellement en petits groupes,
 [A coder 2 chacun pour soi,

avec RENDU par mail :

- A coder 2
 - Exercice 8 (difficile ! voire très difficile / nécessite d'avoir suivi le cours de statistiques)
- ↳ Vu la Prop. 3, il suffit de montrer que

$$\liminf \mathbb{E} \left[\max_{j \leq K} N_j \right] / \sqrt{2 \ln K} \geq 1$$

1) On note $(\cdot)^+$ la partie positive et l'on a

$$\mathbb{E}[\max_{j \leq K} N_j] \geq \mathbb{E}[(\max_{j \leq K} N_j)^+] - 1$$

2) On note Ψ_K la fonction de répartition de $(\max_{j \leq K} N_j)^+$ et Φ celle de la loi $\mathcal{N}(0,1)$; alors $\Psi_K(0) = 2^{-K}$ et $\forall t \geq 0, \Psi_K(t) = (\Phi(t))^{2^{-K}}$

D'où l'inverse généralisée : $\Psi_K^{(i)}(u) = \inf\{x \in \mathbb{R} : \Psi_K(x) \geq u\}$

$$= \begin{cases} 0 & \text{si } 0 < u \leq 2^{-K} \\ \Phi^{-1}(u^{1/K}) & \text{si } u \geq 2^{-K} \end{cases}$$

3) Ainsi, $\mathbb{E}[(\max_{j \leq K} N_j)^+] = \int_0^1 \Psi_K^{(i)}(u) du \geq \int_\delta^1 \Phi^{-1}(u^{1/K}) du$
 ($\delta > 0$ fixé & pour K assez grand)

on redémontre que si $U \sim \text{Unif}[0,1]$

$$\geq (1-\delta) \Phi^{-1}(\delta^{1/K})$$

alors $(\max_{j \leq K} N_j)^+$ a même loi que $\Psi_K^{(i)}(U)$

4) Il suffit donc de montrer que $\liminf_{K \rightarrow +\infty} \frac{(1-\delta) \Phi^{-1}(\delta^{1/K})}{\sqrt{2 \ln K}} \geq 1-\delta$ (pour tout δ fixé)

ce qui procède de calculs :

par deux IPP : $1 - \Phi(x) \sim e^{-x^2/2} / x\sqrt{2\pi}$ quand $x \rightarrow +\infty$

Ainsi, $\ln(1-u) = \ln(1 - \Phi(\Phi^{-1}(u))) \sim -\Phi^{-1}(u)^2/2$

ad, $\Phi^{-1}(u) \sim \sqrt{2 \ln(1/u)}$ quand $u \rightarrow 1$

de sorte que : $(1-\delta) \Phi^{-1}(\delta^{1/K}) \sim (1-\delta) \sqrt{2 \ln K}$, ce qui conclut.

Exercice 9.

$(\omega, \varepsilon) \mapsto \mathbb{1}_{\{T(\omega) \geq \varepsilon\}}$ est mesurable (par composition:
 et \mathbb{P}, d sont deux mesures positives σ -finies. (loisque)
 $(t, \varepsilon) \mapsto \mathbb{1}_{\{t \geq \varepsilon\}}$ est mesurable.)

Donc par théorème de Fubini-Tonelli,

$$\int_{-\infty \times [0, +\infty[} \mathbb{1}_{\{T(\omega) \geq \varepsilon\}} d\mathbb{P}(\omega) d\varepsilon = \int T(\omega) d\mathbb{P}(\omega) = E[T]$$

↑ on intègre d'abord en ε puis en ω

$$= \int_0^{+\infty} \mathbb{P}\{T \geq \varepsilon\} d\varepsilon$$

↑ on intègre d'abord en ω puis en ε .

Exercice 10.

$$E\left[\max_{j \leq K} N_j\right] \leq E\left[\left(\max_{j \leq K} N_j\right)^+\right] = \int_0^{+\infty} \mathbb{P}\left\{\max_{j \leq K} N_j \geq \varepsilon\right\} d\varepsilon$$

$$\leq K \int_0^{+\infty} e^{-\varepsilon^2/2\sigma} d\varepsilon$$

$$= K \sqrt{2\pi\sigma} \times \frac{1}{2}$$

$$= K \sqrt{\pi\sigma/2}$$

↓ on reconnaît une densité gaussienne, à un facteur $\sqrt{2\pi\sigma}$ près.

TRÈS GROSSIER!

ε_0 tq. $Ke^{-\varepsilon_0^2/2\sigma} = 1$, $\varepsilon_0^2/2\sigma = \ln K$, $\varepsilon_0 = \sqrt{2\sigma \ln K}$

et on majore selon $E\left[\left(\max_{j \leq K} N_j\right)^+\right] \leq \varepsilon_0 + \int_{\varepsilon_0}^{+\infty} Ke^{-\varepsilon^2/2\sigma}$

$$= \varepsilon_0 + \underbrace{Ke^{-\varepsilon_0^2/2\sigma}}_{=1} \int_0^{+\infty} \underbrace{e^{-x^2/2\sigma}}_{\leq 1} e^{-x\varepsilon_0/\sigma} dx$$

$$\leq \varepsilon_0 + \frac{\varepsilon_0}{\sigma} \sqrt{\sigma/2 \ln K} = o(1)$$

L'endroit où l'on perd est en particulier le fait qu'on passe aux parties positives :

$$E[\max_{j \leq K} N_j] \leq E[(\max_{j \leq K} N_j)^+]$$

Alors que dans la preuve de la Proposition 3, les parties négatives comptaient ! Mais ce qu'on perd est un $o(1)$, ce qui est naturel : quand

$K \rightarrow +\infty$, $\max_{j \leq K} N_j$ n'est quasi jamais négatif !!

Exercice 11.

$N_j = \frac{1}{n} \sum_{t=1}^n X_{t,j}$ où $(X_{t,j})_{t,j}$ iid de support $[a,b]$

Les N_j sont alors (cf. Théorème 4) sous-gaussiennes, de paramètre $v = (b-a)^2/4n$ (avec $b \geq a$)

De sorte que (1) donne : $P\{\max_{j \leq K} N_j \geq \varepsilon\} \leq K e^{-\varepsilon^2/2v} = f(\varepsilon) = \delta$

et $f^{-1}(\delta) = \sqrt{2v \ln \frac{K}{\delta}}$

Puis $E[\max_{j \leq K} N_j] \leq \inf_{\delta \in (0,1)} \{ (1-\delta) \sqrt{2v \ln \frac{K}{\delta}} + \delta b \}$

$\leq \inf_{\delta \in (0,1)} \{ \frac{b-a}{\sqrt{2n}} \sqrt{\ln \frac{K}{\delta}} + \delta b \}$
(on substitue v)

Un bon choix de δ est

donc de l'ordre de $1/\sqrt{n}$

(pour rendre les deux termes approximativement du même ordre de grandeur) \rightarrow borne finale

en $\sqrt{v \ln n} \dots$

ie, détermination des ordres de grandeur en $n \dots$