

Corrigé de exercices du cours #3.

Exercice 1.

8 J'avais chargé l'énoncé en cours (puisque sinon il y avait une solution triviale, visee en cours, pour la seconde partie...):

« Montrer que si l'on a prouvé une borne de la forme

$$\forall \delta > 0, \quad P\{ R_n \leq C\sqrt{n \ln^{1/\delta}} \} \geq 1 - \delta$$

alors on a également

$$E[R_n] \leq C\sqrt{n}$$

pour une constante numérique à préciser. »

Et en fait, c'est encore mieux de prouver ce fait lorsque la borne est

$$\forall \delta > 0, \quad P\{ R_n \leq A + C\sqrt{n \ln^{1/\delta}} \} \geq 1 - \delta.$$

↪ Correction aux pages suivantes (copie de R. Deswarte); la méthode est TB, les calculs me semblent ok (mais ils n'ont jamais été mon fort non plus!).

Bernard
Raphaël
MQ PS

Exercice n°3

Ex. 1

$$\text{Méthode rapide: } E[R_m] = \underbrace{E\left[\sum_{k=1}^m l_{R>t} - \sum_{j \neq k} \min_{t \leq t_j} l_{R>t}\right]}_0 + \underbrace{\sum_{j \neq k} p_{R>t_j} l_{R>t_j} - \min_{t \leq t_j} l_{R>t_j}}$$

détermine,
qui peuvent former avec les poids
exponentiels en $O((M-m)Um \ln R)$

Linon:

$$* \text{ Si } R > 0 \text{ p.s., } \int_0^{+\infty} P(R>t) dt = \int_0^{+\infty} E[D_{R>t}] dt \\ = \int_0^{+\infty} \left(\int_{\Omega} D_{R(\omega)>t} dP(\omega) \right) dt \stackrel{\text{Fubini-Tonelli}}{=} \int_{\Omega} \left(\int_0^{+\infty} D_{R(\omega)>t} dt \right) dP(\omega) = E[R]$$

* Montrons que si $\forall \delta$, $P(R_m \leq c \sqrt{m \ln(\frac{1}{\delta})}) \geq 1-\delta$, alors $E[R_m] \leq c \sqrt{m}$.

(Faut à considérer $D_{R_m>0}$ au lieu de R_m (mais $E[D_{R_m>0}] = E[R_m]$))

on peut supposer $R_m > 0$ p.s. $E[R_m] = \int_0^{+\infty} P(R_m > t) dt$

Les calculs n'ont jamais été très fort, mais je me lance.

On pose $t = c \sqrt{m \ln(\frac{1}{\delta})}$, i.e. $\delta = \exp\left(-\frac{t^2}{c^2 m}\right)$; d

$$dt = c \sqrt{m} \times \frac{1}{\sqrt{-\ln(\delta)}} d\delta$$

$$E[R_m] = \int_0^1 P\left(R_m > c \sqrt{m \ln \frac{1}{\delta}}\right) \times \frac{c \sqrt{m}}{2 \delta \ln(\frac{1}{\delta})} d\delta \\ \leq \underbrace{\left(\int_0^1 \frac{1}{\ln(\frac{1}{\delta})} d\delta \right)}_{\approx} \times \frac{c \sqrt{m}}{2}$$

Reste à borner: $\int_0^1 \frac{1}{\sqrt{-\ln \delta}} d\delta = \int_{e^{-1}}^1 2 e^{-x^2} dx$ (avec $\delta = e^{-x^2}$, $d\delta = -2x e^{-x^2} dx$) $\leq 2 \times (1-e^{-1}) < 2.$

donc $E[R_m] \leq C\sqrt{n}$.

* Plus généralement, si on sait que $\forall \delta$, $P(R > A\sqrt{\ln(\frac{1}{\delta})} + \theta) \leq \delta$,
on a: $P((R-\theta) > A\sqrt{\ln(\frac{1}{\delta})}) \leq \delta$ et par le raisonnement précédent,
 $E[R-\theta] \leq A$ d'où $E[R] \leq A+\theta$.

Appliqué à: $P(R_m \leq (M-m)\sqrt{\frac{m}{2}}\sqrt{\ln(\frac{1}{\delta_m})} + (M-m)\sqrt{\ln k} + (M-m)(2 + \frac{4}{3}\ln k)) \geq 1-\delta_m$

on a: $E[R_m] \leq (M-m)\sqrt{\ln k}\left(1 + \frac{1}{2\ln k}\right) + (M-m)(2 + \frac{4}{3}\ln k)$
 ≤ 2 pour $k \geq 3$ indépendant de n .

Dominik Rothenhäusler (constant improved)

$$\mathbb{P}[R_n \leq C\sqrt{n \ln(1/\delta)}] \geq 1 - \delta \quad \forall \delta \in (0, 1) \iff \mathbb{P}[R_n > \epsilon] < \exp\left(-\frac{\epsilon^2}{nC^2}\right) \quad \forall \epsilon > 0 \quad (1)$$

by simply setting $\epsilon = C\sqrt{n \ln(1/\delta)}$.

$$\mathbb{E}[R_n] \leq \int_0^\infty \mathbb{P}[R_n > \epsilon] d\epsilon \leq \int_0^\infty \exp\left(-\frac{\epsilon^2}{nC^2}\right) d\epsilon = \frac{\sqrt{2\pi}}{2} \sqrt{\frac{nC^2}{2}} = C \frac{\sqrt{\pi n}}{2} \quad (2)$$

This case extends to the more general case by considering $R_n - A$ instead of R_n . I used $\int_0^\infty \mathbb{P}[R_n > \epsilon] d\epsilon = \int_0^\infty \mathbb{P}[R_n \geq \epsilon] d\epsilon$.

Exercice 2. → Sa question 2 était très difficile (et personne ne l'a résolue correctement...)

1/ Dab: Si (M_n) est une sous-martingale positive, alors

$\forall n, \forall t > q$

$$\mathbb{P}\left\{\max_{t \leq n} M_t \geq \alpha\right\} \leq \mathbb{E}[M_n]/\alpha$$

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

(S_n) est une martingale et \exp est convexe donc (e^{S_n}) est une sous-martingale, par conséquent positive. (Vous avez vu ce résultat lors de votre cours sur les martingales en M1: on le prouve par Jensen conditionnel.)

C'est à (e^{S_n}) qu'il faut appliquer Dab:

$$\mathbb{P}\left\{\max_{t \leq n} S_t > \varepsilon\right\} = \mathbb{P}\left\{\max_{t \leq n} e^{S_t} > e^{\varepsilon}\right\} \leq e^{-\varepsilon} \mathbb{E}[e^{S_n}]$$

\uparrow \uparrow
 exp croissante/ Dab
 $t \geq 0$ Azuma vu en cours

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

cf. preuve de Hoeffding

d'où le résultat.

NB1: Appliquer Dab à $(S_n^+) = (\max\{S_n, 0\})$ ne suffisait pas: le résultat que l'on veut prouver ici est plus fort que l'inégalité de Hoeffding-Azuma vue en cours! Si donc il ne suffisait pas en cours de recourir à S_n^+ , ici non plus a fonction...

NB2: Avec une borne d'union:

$$\forall S, \forall \varepsilon, \quad \mathbb{P}\left\{S_t \leq \sqrt{\frac{1}{2} \sum_{s=1}^t (\beta_s - \alpha_s)^2 \ln \frac{m}{\delta}}\right\} \geq 1 - \delta/m$$

et donc $\mathbb{P}\left\{\forall t \leq n, \quad S_t \leq \sqrt{\frac{1}{2} \sum_{s=1}^t (\beta_s - \alpha_s)^2 \ln \frac{n}{\delta}}\right\} \geq 1 - \delta$

et en particulier $\mathbb{P}\left\{\max_{t \leq n} S_t \leq \sqrt{\frac{1}{2} \sum_{s=1}^n (\beta_s - \alpha_s)^2 \ln \frac{n}{\delta}}\right\} \geq 1 - \delta$

Mais il y a un « log en trop », ce qui serait grave pour la suite !

$$\begin{aligned}
 2) \quad \text{On écrit } R_n &= \sum_{t=1}^n l_{i_t, t} - \min_j \sum_{t=1}^n l_{j, t} \\
 &= \sum_{t=1}^n l_{i_t, t} - \underbrace{\sum_{t=1}^n \sum_k p_{k,t} l_{k,t}}_{= S_n} + \underbrace{\sum_{t=1}^n \sum_k p_{k,t} l_{k,t} - \min_j \sum_{t=1}^n l_{j, t}}_{= R_n^{\text{gen}}} \\
 &\quad \text{qui est une martingale}
 \end{aligned}$$

↑
Le vrai travail est ici!

peut être
 $\leq (M-m)\sqrt{n \ln K} + (M-m)(2 + \frac{4}{\delta} \ln K)$
 $= o(\sqrt{n \ln n})$

Pour prouver l'assertion, il faut et il suffit donc de montrer que

$$\limsup \frac{S_n}{(M-m)\sqrt{n \ln n}} \leq C \text{ p.s.}$$

↪ il ne reste qu'un travail purement probabiliste.

Commengons par dresser la liste des deux erreurs rencontrées (hélas, tout le monde a commis l'une ou l'autre !) :

ERREUR #1 : tenter de contrôler

$$\max_{t=1 \dots 2^r} S_{2^r+t}$$

$(S_{2^r+t})_{t=1 \dots 2^r}$ est bien une martingale, mais son premier terme S_{2^r+1} est "gros", il correspond à $b_1 - a_1$ de l'ordre de 2^r . La boîte que l'on obtiendrait serait donc au moins de l'ordre de 2^r , ce qui est bien trop gros ! L'erreur ici consistait à se focaliser sur le $b_j - a_j \leq M-m$ pour $j \geq 2$...

ERROR #2:

Contrôles $\max_{t \leq 2^r} S_t$ par quelque chose de l'ordre de $\sqrt{2^r}$ (ça, c'est ok)

mais ensuite être bloqué pour relier

$\frac{S_t}{\sqrt{t}}$ à $\frac{S_t}{\sqrt{2^r}}$ car les points t ne

sont pas commensurables à 2^r lorsque $r \rightarrow \infty$.

Nous verrons ci-dessous comment assurer toujours une commensurabilité à un facteur 2 près.

SOLUTION:

$\forall r \in \mathbb{N}^*$,

cf. question 1

$$\mathbb{P}\left\{\max_{t \in [2^r+1, 2^{r+1}]} \sum_{s=2^r+1}^t l_{I_s, s} - \sum_{s=2^r+1}^t p_j f_j \geq (M-m) \sqrt{2^r / 2 \ln \frac{1}{S_r}}\right\} \leq S_r = \frac{1}{2^r}$$

Borel-Cantelli : on note R la variable aléatoire telle que

$$\forall r > R,$$

$$\max_{t \in [2^r+1, 2^{r+1}]} \sum_{s=2^r+1}^t \left(l_{I_s, s} - \sum_j p_j f_j \right) \leq (M-m) \sqrt{2^r \ln r} \quad (*)$$

On a : $R \leftarrow \infty$ ps.

Puis

$$S_m \leq (2^R + 1)(M-m) + \sum_{r=R+1}^{\infty} (M-m) \sqrt{2^r \ln r}$$

↑
majoration triviale
sur les régimes
 $r < R$

↑
 r_m
 $\overline{\alpha} r_m = \lceil \log_2 n \rceil - 1$

↑
majoration (*)
pour $r \geq R$

sachant que n est dans le régime r_m tel que

$$2^{r_m} + 1 \leq n \leq 2^{r_m+1}$$

$$\text{soit } r_m = \lceil \log_2 n \rceil - 1$$

$$S_m \leq \underbrace{(M-m) 2^R + 1}_{\leftarrow \infty \text{ ps}} + \sum_{r \leq r_m} (M-m) \sqrt{2^r} \sqrt{\ln r_m}$$

$$\text{et } \sum_{r \leq r_m} \sqrt{2^r} < \frac{(\sqrt{2})^{r_m+1}}{\sqrt{2}-1}$$

$$\text{et } 2^{r_m+1} \leq 2m \text{ par déf de } r_m$$

$$\text{D'où } S_m \leq \underbrace{(M-m)(2^R + 1)}_{\leftarrow \infty \text{ ps}} + \frac{2(M-m)}{\sqrt{2}-1} \sqrt{m} \sqrt{\ln r_m}$$

$$\sim \sqrt{\ln \ln n} \quad \text{car } r_m \sim \frac{\ln n}{\ln(2)}$$

Ainsi, $\limsup \frac{S_m}{(M-m)\sqrt{m \ln \ln n}} \leq \frac{2}{\sqrt{2}-1} \text{ ps. } (**)$

⚠ Mais mes calculs sont à vérifier !

3/ Loi du logarithme itéré par des variables aléatoires $Z_1 \dots Z_m \dots$ iid d'espérance 0 et de variance 1 :

$$\limsup \frac{Z_1 + \dots + Z_n}{\sqrt{n \ln \ln n}} = \sqrt{2} \text{ ps}$$

(Note : $\text{Var } Z_i \leq \frac{(M-m)^2}{4}$)

donc
 $M-m \geq 2$,
p.ex. $M=1$ et
 $m=-1$ pour
 $Z = \pm 1$ avec
proba $\frac{1}{2}$)

Appliques la technique précédente

à $S_n = Z_1 + \dots + Z_n$ (avec $Z_j = \pm 1$ avec proba $\frac{1}{2}$)

donne seulement

$$\limsup \frac{Z_1 + \dots + Z_n}{\sqrt{n \ln \ln n}} \leq \frac{2}{\sqrt{2}-1} \text{ ps}$$

le contre-b
Pécident
dut
point
être
avancé

NB: Sous-optimalité de (**) due à la technique
de pinceau par H-Azuma (4 régimes) pas au fait que iid vs
martingale...