

# Chapitre 2

## Exo 2.1

$$Z = \max_{E \in \mathcal{E}} X_E = \max_{i \in K} B G \cdot e_i = F(G)$$

1)  $P(Z \in A) = P(F(G) \in A) = \gamma_K(\{x \in \mathbb{R}^k; F(x) \in A\})$

2)  $F(x) = \|Bx\|_{l_\infty^k}$  d'après le résultat (voir cours)

$\hookrightarrow \|F\|_{\text{Lip}} \leq \|B\|_{l_2^k \rightarrow l_\infty^k}$

~~3)~~

Par ailleurs

$$\begin{aligned} \|B\|_{l_2^k \rightarrow l_\infty^k} &= \max_{\sum a_j^2 = 1} \max_{i \in K} \sum_{j \in J} B_{ij} a_j \\ &= \max_{i \in K} \sqrt{\sum_{j \in J} B_{ij}^2} \end{aligned}$$

Enfin  $\mathbb{E} X_{e_i}^2 = \mathbb{E} (BG)_i^2 = \mathbb{E} (B G \cdot e_i)^2 = \mathbb{E} (G \cdot B^* e_i)^2$   
parce que

$$= |B^* e_i|^2 = \sum_j B_{ij}^2$$

D'où

$$\sigma = \|B\|_{l_2^k \rightarrow l_\infty^k}$$

3) Comme dans le cours (concentration gaussienne unelle)

## Exo 2.2

1) 
$$\int_{\mathbb{R}^n} (|x| - m)^2 d\gamma_n^{\mathbb{R}^n} = 2 \int P(|X| - m \geq r) dr \leq 4 \int_0^\infty r e^{-r^2/4} = 8$$

Par ailleurs  $\int_{\mathbb{R}^n} (|x| - m)^2 d\gamma_n^{\mathbb{R}^n} = \int_{\mathbb{R}^n} |x|^2 d\gamma_n^{\mathbb{R}^n} - m^2$

d'après le résultat

2) 
$$\int_{\mathbb{R}^n} |x| d\gamma_n(x) \geq \int_{\mathbb{R}} |x| d\gamma_1(x) = \frac{1}{\sqrt{2}}$$

3) On arrange les constantes ...

$$4) a) \mathbb{E} |X|^4 = \int (\sum x_i^2)^2 d\gamma_n(x) \leq n^2 \int_{\mathbb{R}} t^4 d\gamma_1(t) = 3n^2 \quad \textcircled{2}$$

$$b) z \in [1, 4] \quad (\text{ouah!})$$

$$\frac{1}{2} = \frac{2}{3} \times \frac{1}{4} + \frac{1}{3} \times 1$$

Donc par l'inégalité de Hölder

$$\underbrace{\left( \frac{\mathbb{E} |X|^2}{n} \right)^{1/2}}_n \leq \left[ \underbrace{\left( \frac{\mathbb{E} |X|^4}{n^2} \right)^{1/4}}_{\leq 3n^2} \right]^{\frac{2}{3}} \left[ \underbrace{\left( \frac{\mathbb{E} |X|}{n} \right)}_m \right]^{1/3}$$

$$\text{d'où } m \geq \frac{1}{\sqrt{3}} n$$

### Exo 2.4 (Dvoretzky - Rogers)

1) la fonction  $u \rightarrow |\det(u)|$  est continue sur  $\mathcal{L}(\mathbb{R}^n)$  (quel que soit la norme)

et atteint donc son sup sur le compact

$$\{ \|u\|_{\mathcal{L}_2^n \rightarrow E} \leq 1 \}$$

Le sup n'étant pas 0, il est atteint sur un élément inversible

Donc  $u \rightarrow |\det(u)|$  atteint son sup sur l'ensemble

$$A = \{ u \in GL_n(\mathbb{R}) ; \|u\|_{\mathcal{L}_2^n \rightarrow E} \leq 1 \}$$

2) Remarquons que pour  $u \in \mathcal{L}(\mathbb{R}^n)$ ,  $E = (\mathbb{R}^n, \|\cdot\|_K)$

$$\|u\|_{\mathcal{L}_2^n \rightarrow E} \leq 1 \iff \forall x \in \mathbb{R}^n, |x| \leq 1 \Rightarrow \|u(x)\|_K \leq 1$$

$$\iff u(B_2^n) \subset K$$

Donc pour  $u \in A$ ,  $B_2^n \subset u^{-1}(K)$ .

Soit  $u_0$  un élément de  $A$  où  $|\det(\cdot)|$  atteint son mp. ③  
 et posons  $\tilde{K} := u_0^{-1}(K)$

Alors on a:  $B_2^n \subset \tilde{K}$

Soit  $\mathcal{E}$  un ellipsoïde inclus dans  $\tilde{K}$ :  $\mathcal{E} \subset \tilde{K}$

$\mathcal{E}$  s'écrit  $\mathcal{E} = \sigma(B_2^n)$  avec  $\sigma \in GL(\mathbb{R}^n)$

$$\sigma(B_2^n) \subset \tilde{K} \Leftrightarrow (u_0 \circ \sigma)(B_2^n) \subset K$$

$$\Rightarrow u_0 \circ \sigma \in A$$

$$\Rightarrow |\det(u_0 \circ \sigma)| \leq |\det(u_0)|$$

$$\Rightarrow |\det(\sigma)| \leq 1$$

$$\Rightarrow |\mathcal{E}| \leq |B_2^n|$$

Ainsi,  $\tilde{K}$  est en position de John.

$$3) \det\left(I + \frac{\varepsilon}{\|\sigma\|} \sigma\right) = 1 + \frac{\varepsilon}{\|\sigma\|} \operatorname{tr}(\sigma) + o(\varepsilon) \quad \text{pour } \sigma \in \mathcal{L}(\mathbb{R}^n)$$

$\sigma \neq 0$   
fixe.

Notation:  $\|\sigma\| = \|\sigma\|_{\mathcal{L}(\mathbb{R}^n \rightarrow E_K)}$

Comme  $\left\| \frac{u}{\|u\|} \right\| \leq 1$

on a, pour  $u \in GL_n(\mathbb{R})$   $\frac{u}{\|u\|} \in A$

et donc  $\left| \det\left(\frac{u}{\|u\|}\right) \right| \leq |\det \operatorname{Id}| = 1$

càd  $|\det(u)| \leq \|u\|^n$

Cette inégalité est également vraie si  $u$  n'est pas inversible. Donc elle est vérifiée  $\forall u \in \mathcal{L}(\mathbb{R}^n)$

On a donc

$$1 + \frac{\varepsilon}{\|\sigma\|} \operatorname{tr}(\sigma) + o(\varepsilon) \leq \left\| \operatorname{Id} + \frac{\varepsilon \sigma}{\|\sigma\|} \right\|^n$$

$\checkmark$  car  $\|\operatorname{Id}\| \leq 1$

$$\leq (1 + \varepsilon)^n$$

$$= 1 + n\varepsilon + o(\varepsilon)$$

car  $B_2^n \subset K$

d'où  $\operatorname{tr}(\sigma) \leq n \|\sigma\|$

Soit  $F$  un s.v. de  $\mathbb{R}^n$  de dimension  $i$  et  $P = P_{F^\perp}$  (4)

Pour une projection on a:  $\text{tr}(P) = \dim(\text{Im } P)$

Donc  $\text{tr}(P) = n - i$

Par conséquent  $\|P\|_{L_2^n \rightarrow E_k} \geq \frac{n-i}{n}$

4) On remarque que  $\partial B_2^n \cap \partial K = \emptyset$  car, comme  $B_2^n \subset K$ , si l'intersection  $\mathcal{O}$  était vide, on pourrait considérer  $rB_2^n$  avec  $r > 1$  (proche de 1) qui serait dans  $K$ , ce qui est impossible car  $|rB_2^n| > |B_2^n|$  si  $r > 1$ .

Donc  $\exists w_1 \in \mathbb{R}^n$  tq  $\|w_1\|_K = |w_1| = 1$

On le choisit comme premier vecteur de la base.

Supposons avoir construit  $\{w_1, \dots, w_k\}$ ,  $k \geq 1$ , vérifiant les hypothèses (i.e. famille orthogonale avec  $\|w_i\|_K \geq \frac{n-i+1}{n}$ )

Posons  $F = \text{vect}(w_1, \dots, w_k)$   
 $\dim F = k$

On voit que  $\|P_{F^\perp}\|_{L_2^n \rightarrow E_k} \geq \frac{n-k}{n}$

Soit  $w_{k+1} \in S^{n-2}$ , ( $|w_{k+1}| = 1$ ) tq  $w_{k+1} \perp F$  et

$$\|P_{F^\perp}(w_{k+1})\|_K = \|w_{k+1}\|_K$$

[ Alors on a bien  $\|w_{k+1}\|_K \geq \frac{n-k}{n} = \frac{n-(k+1)+1}{n}$   
et  $w_{k+1} \perp F$ ,  $|w_{k+1}| = 1$

On construit donc la base par récurrence.

On travaille avec la base orthonormée  $\{w_1, \dots, w_n\}$  précédente. (5)

5) Comme la mesure gaussienne est invariante par la symétrie  $x \rightarrow x - 2(x \cdot w_i)w_i$  (symétrie % hyperplan  $w_i^\perp$ )

On a, pour tout choix de signe  $\epsilon_1 = \pm 1, \dots, \epsilon_n = \pm 1$

$$\int_{\mathbb{R}^n} \|x\| d\gamma_n = \int_{\mathbb{R}^n} \left\| \sum_{i=1}^n t_i w_i \right\| d\gamma_n(t) = \int_{\mathbb{R}^n} \left\| \sum_{i=1}^n \epsilon_i t_i w_i \right\| d\gamma_n(t)$$

$$x = \sum t_i w_i \\ \epsilon = (t_1, \dots, t_n) \in \mathbb{R}^n$$

et donc

$$\int_{\mathbb{R}^n} \|x\| d\gamma_n(x) = \frac{1}{2^n} \int_{\mathbb{R}^n} \sum_{\epsilon \in \{-1, 1\}^n} \left\| \sum_{i=1}^n \epsilon_i t_i w_i \right\| d\gamma_n(t)$$

on isole  $\epsilon_1 = \pm 1$

$$\underline{\text{or}}: \frac{1}{2^n} \int_{\mathbb{R}^n} \left\| \sum \epsilon_i t_i w_i \right\| \stackrel{\downarrow}{=} \frac{1}{2^{n-1}} \sum_{\substack{(\epsilon_2, \dots, \epsilon_n) \\ \epsilon \in \{-1, 1\}^{n-1}}} \left( \frac{1}{2} \left\| \epsilon_1 w_1 + \sum_{i \geq 2} t_i w_i \right\| + \frac{1}{2} \left\| -\epsilon_1 w_1 + \sum_{i \geq 2} t_i w_i \right\| \right)$$

convexité de  $\|\cdot\|$

$$\geq \frac{1}{2^{n-1}} \sum_{\substack{(\epsilon_2, \dots, \epsilon_n) \\ \epsilon \in \{-1, 1\}^{n-1}}} \left\| \epsilon_1 w_1 \right\|$$

$$= \left\| \epsilon_1 w_1 \right\|$$

On peut faire le même raisonnement pour toute les coord.

Donc

$$\frac{1}{2^n} \sum_{\epsilon \in \{-1, 1\}^n} \left\| \sum \epsilon_i t_i w_i \right\| \geq \max_{1 \leq i \leq n} \left\| t_i w_i \right\|$$

$$\geq \max_{i \in [n]} \left\| t_i w_i \right\|$$

$$\geq \frac{1}{2} \max_{i \in [n]} |t_i|$$

Par conséquent

$$\int_{\mathbb{R}^n} \|x\| d\gamma_n(x) \geq \frac{1}{2} \int_{\mathbb{R}^n} \max_{1 \leq i \leq n} |t_i| d\gamma_n(t)$$

$$= \frac{1}{2} \int_{\mathbb{R}^{L_{\infty}^n}} \|t\|_{L_{\infty}^n} d\gamma_n(t)$$

$$\geq \frac{1}{2} c \sqrt{\log \left( \frac{1}{\epsilon} \right)}$$

$$\geq c \sqrt{\log(n)}$$

✓ espérance de la norme  $L_{\infty}$  d'un vecteur gaussien de  $\mathbb{R}^{L_{\infty}^n}$

~~kk~~

Si  $k$  est en position de John on a :

$$\|x\|_k \leq |x|$$

donc, on en déduit que la constante de Dvoretzky-Milman

vérifie  $k(k) \geq c \log(n)$