

# CONJECTURE DE LA VARIANCE DANS LES BOULES DE SCHATTEN

Benjamin Dadoun

avec Matthieu Fradelizi, Olivier Guédon, et Pierre-André Zitt

New York University Abu Dhabi

Journées MAS 2022, Rouen

# PLAN DE L'EXPOSÉ

## INTRODUCTION ET RÉSULTATS

- 1-2  $\beta$ -ensembles
- 3 Conjectures convexes en grande dimension
- 4 Conjecture de la variance (restreinte)
- 5 Notations et résultat principal

## RÉSUMÉ DE LA PREUVE

- 6 Changement de variable
- 7 Vers les statistiques linéaires de  $\beta$ -ensembles
- 8-9 Premier ordre asymptotique
- 10-11 Second ordre asymptotique

# $\beta$ -ENSEMBLES

**GUE** :  $\{x_1, \dots, x_n\}$  valeurs propres de  $\frac{X+X^*}{\sqrt{n}}$  où  $X_{i,j}$  i.i.d.  $\mathcal{N}_{\mathbb{C}}(0, 1)$ .

# $\beta$ -ENSEMBLES

**GUE** :  $\{x_1, \dots, x_n\}$  valeurs propres de  $\frac{X+X^*}{\sqrt{n}}$  où  $X_{i,j}$  i.i.d.  $\mathcal{N}_{\mathbb{C}}(0, 1)$ .

$$\mathbb{P}_n(d\mathbf{x}) := \frac{1}{Z_n} \prod_{i < j} |x_i - x_j|^2 \exp\left(-n \sum_{i=1}^n x_i^2\right) d\mathbf{x}.$$

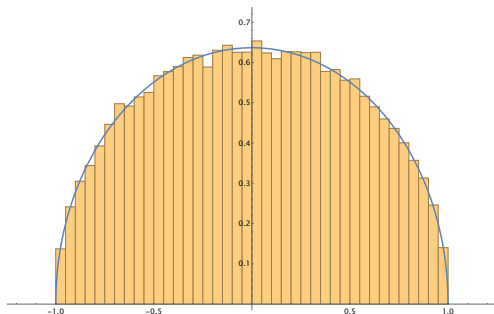


# $\beta$ -ENSEMBLES

**GUE** :  $\{x_1, \dots, x_n\}$  valeurs propres de  $\frac{X+X^*}{\sqrt{n}}$  où  $X_{i,j}$  i.i.d.  $\mathcal{N}_{\mathbb{C}}(0, 1)$ .

$$\mathbb{P}_n(d\mathbf{x}) := \frac{1}{Z_n} \prod_{i < j} |x_i - x_j|^2 \exp\left(-n \sum_{i=1}^n x_i^2\right) d\mathbf{x}.$$

Allure de la mesure empirique  $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \delta_{x_i}$  (loi du demi-cercle de Wigner) :



## $\beta$ -ENSEMBLES

Plus généralement,  $n$  charges répulsives sous un potentiel extérieur  $V$  :

$$\mathbb{P}_{n,V}(\mathrm{d}\mathbf{x}) := \frac{1}{Z_{n,V}} \prod_{i < j} |x_i - x_j|^\beta \exp\left(-\beta n \sum_{i=1}^n V(x_i)\right) \mathrm{d}\mathbf{x}.$$

avec  $\beta > 0$  (température<sup>-1</sup>).

## $\beta$ -ENSEMBLES

Plus généralement,  $n$  charges répulsives sous un potentiel extérieur  $V$  :

$$\mathbb{P}_{n,V}(\mathrm{d}\mathbf{x}) := \frac{1}{Z_{n,V}} \prod_{i < j} |x_i - x_j|^\beta \exp\left(-\beta n \sum_{i=1}^n V(x_i)\right) \mathrm{d}\mathbf{x}.$$

avec  $\beta > 0$  (température<sup>-1</sup>).

Alors  $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \delta_{x_i} \approx \mu_V$  déterministe (mesure d'équilibre).

# $\beta$ -ENSEMBLES

Plus généralement,  $n$  charges répulsives sous un potentiel extérieur  $V$  :

$$\mathbb{P}_{n,V}(\mathrm{d}\mathbf{x}) := \frac{1}{Z_{n,V}} \prod_{i < j} |x_i - x_j|^\beta \exp\left(-\beta n \sum_{i=1}^n V(x_i)\right) \mathrm{d}\mathbf{x}.$$

avec  $\beta > 0$  (température<sup>-1</sup>).

Alors  $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \delta_{x_i} \approx \mu_V$  déterministe (mesure d'équilibre). De plus (TCL)

$$\sum_{i=1}^n f(x_i) - n \int f \mathrm{d}\mu_V \approx \mathcal{N}(\mu_f, \sigma_f^2).$$

( $V$  doit être assez régulier. [Johansson '98; Shcherbina '13; Borot-Guionnet '13; Bekerman-Leblé-Serfaty '18; Lambert-Ledoux-Webb '19].)

# CONJECTURES CONVEXES EN GRANDE DIMENSION

$K \subset \mathbb{R}^d$  corps convexe symétrique,  $\mathbb{P}_K := \mathcal{U}niforme(K)$ ,  $\Sigma_K := \mathbb{E}_K \mathbf{x}^T \mathbf{x}$ .

# CONJECTURES CONVEXES EN GRANDE DIMENSION

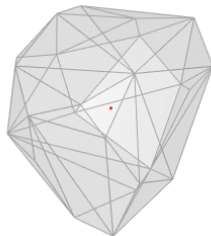
$K \subset \mathbb{R}^d$  corps convexe symétrique,  $\mathbb{P}_K := \text{Uniforme}(K)$ ,  $\Sigma_K := \mathbb{E}_K \mathbf{x}^T \mathbf{x}$ .

- Kannan-Lovász-Simonovits (1995)

Soit  $\psi_d$  la plus petite constante telle que

$$\forall K, \forall f, \quad \text{Var}_K f \leq \psi_d \|\Sigma_K\|_{\text{op}} \mathbb{E}_K |\nabla f|^2.$$

Conjecture KLS :  $\sup_d \psi_d < \infty$ .



# CONJECTURES CONVEXES EN GRANDE DIMENSION

$K \subset \mathbb{R}^d$  corps convexe symétrique,  $\mathbb{P}_K := \text{Uniforme}(K)$ ,  $\Sigma_K := \mathbb{E}_K \mathbf{x}^T \mathbf{x}$ .

- Kannan-Lovász-Simonovits (1995)

Soit  $\psi_d$  la plus petite constante telle que

$$\forall K, \forall f, \quad \text{Var}_K f \leq \psi_d \|\Sigma_K\|_{\text{op}} \mathbb{E}_K |\nabla f|^2.$$

Conjecture KLS :  $\sup_d \psi_d < \infty$ .

# CONJECTURES CONVEXES EN GRANDE DIMENSION

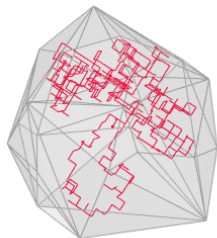
$K \subset \mathbb{R}^d$  corps convexe symétrique,  $\mathbb{P}_K := \text{Uniforme}(K)$ ,  $\Sigma_K := \mathbb{E}_K \mathbf{x}^T \mathbf{x}$ .

- Kannan-Lovász-Simonovits (1995)

Soit  $\psi_d$  la plus petite constante telle que

$$\forall K, \forall f, \quad \text{Var}_K f \leq \psi_d \|\Sigma_K\|_{\text{op}} \mathbb{E}_K |\nabla f|^2.$$

Conjecture KLS :  $\sup_d \psi_d < \infty$ .





# CONJECTURES CONVEXES EN GRANDE DIMENSION

$K \subset \mathbb{R}^d$  corps convexe symétrique,  $\mathbb{P}_K := \text{Uniforme}(K)$ ,  $\Sigma_K := \mathbb{E}_K \mathbf{x}^T \mathbf{x}$ .

- Kannan-Lovász-Simonovits (1995)

Soit  $\psi_d$  la plus petite constante telle que

$$\forall K, \forall f, \quad \text{Var}_K f \leq \psi_d \|\Sigma_K\|_{\text{op}} \mathbb{E}_K |\nabla f|^2.$$

Conjecture KLS :  $\sup_d \psi_d < \infty$ .

- Bobkov-Koldobsky, Anttila-Ball-Perissinaki (2003)

Soit  $\sigma_d$  la plus petite constante telle que

$$\forall K, \quad \text{Var}_K |\mathbf{x}|^2 \leq \sigma_d \|\Sigma_K\|_{\text{op}} \text{Tr } \Sigma_K.$$

Conjecture de la variance :  $\sup_d \sigma_d < \infty$ .

# CONJECTURES CONVEXES EN GRANDE DIMENSION

$K \subset \mathbb{R}^d$  corps convexe symétrique,  $\mathbb{P}_K := \text{Uniforme}(K)$ ,  $\Sigma_K := \mathbb{E}_K \mathbf{x}^T \mathbf{x}$ .

- Kannan-Lovász-Simonovits (1995)

Soit  $\psi_d$  la plus petite constante telle que

$$\forall K, \forall f, \quad \text{Var}_K f \leq \psi_d \|\Sigma_K\|_{\text{op}} \mathbb{E}_K |\nabla f|^2.$$

Conjecture KLS :  $\sup_d \psi_d < \infty$ .

- Bobkov-Koldobsky, Anttila-Ball-Perissinaki (2003)

Soit  $\sigma_d$  la plus petite constante telle que

$$\forall K, \quad \text{Var}_K |\mathbf{x}|^2 \leq \sigma_d \|\Sigma_K\|_{\text{op}} \text{Tr } \Sigma_K.$$

Conjecture de la variance :  $\sup_d \sigma_d < \infty$ .

- KLS '95 :

$$\sigma_d \leq \psi_d \leq \sqrt{d}.$$

# CONJECTURES CONVEXES EN GRANDE DIMENSION

$K \subset \mathbb{R}^d$  corps convexe symétrique,  $\mathbb{P}_K := \text{Uniforme}(K)$ ,  $\Sigma_K := \mathbb{E}_K \mathbf{x}^T \mathbf{x}$ .

- Kannan-Lovász-Simonovits (1995)

Soit  $\psi_d$  la plus petite constante telle que

$$\forall K, \forall f, \quad \text{Var}_K f \leq \psi_d \|\Sigma_K\|_{\text{op}} \mathbb{E}_K |\nabla f|^2.$$

Conjecture KLS :  $\sup_d \psi_d < \infty$ .

- Bobkov-Koldobsky, Anttila-Ball-Perissinaki (2003)

Soit  $\sigma_d$  la plus petite constante telle que

$$\forall K, \quad \text{Var}_K |\mathbf{x}|^2 \leq \sigma_d \|\Sigma_K\|_{\text{op}} \text{Tr } \Sigma_K.$$

Conjecture de la variance :  $\sup_d \sigma_d < \infty$ .

- KLS '95 :

$$\sigma_d \leq \psi_d \leq \sqrt{d}.$$

- Eldan '13 :

$$\psi_d \leq C \sigma_d \log d.$$

# CONJECTURES CONVEXES EN GRANDE DIMENSION

$K \subset \mathbb{R}^d$  corps convexe symétrique,  $\mathbb{P}_K := \text{Uniforme}(K)$ ,  $\Sigma_K := \mathbb{E}_K \mathbf{x}^T \mathbf{x}$ .

- Kannan-Lovász-Simonovits (1995)

Soit  $\psi_d$  la plus petite constante telle que

$$\forall K, \forall f, \quad \text{Var}_K f \leq \psi_d \|\Sigma_K\|_{\text{op}} \mathbb{E}_K |\nabla f|^2.$$

Conjecture KLS :  $\sup_d \psi_d < \infty$ .

- Bobkov-Koldobsky, Anttila-Ball-Perissinaki (2003)

Soit  $\sigma_d$  la plus petite constante telle que

$$\forall K, \quad \text{Var}_K |\mathbf{x}|^2 \leq \sigma_d \|\Sigma_K\|_{\text{op}} \text{Tr } \Sigma_K.$$

Conjecture de la variance :  $\sup_d \sigma_d < \infty$ .

- KLS '95 :

$$\sigma_d \leq \psi_d \leq \sqrt{d}.$$

- Eldan '13 :

$$\psi_d \leq C \sigma_d \log d.$$

- Chen '21 :

$$\psi_d = d^O\left(\sqrt{\frac{\log d}{\log \log d}}\right).$$

# CONJECTURES CONVEXES EN GRANDE DIMENSION

$K \subset \mathbb{R}^d$  corps convexe symétrique,  $\mathbb{P}_K := \text{Uniforme}(K)$ ,  $\Sigma_K := \mathbb{E}_K \mathbf{x}^T \mathbf{x}$ .

- Kannan-Lovász-Simonovits (1995)

Soit  $\psi_d$  la plus petite constante telle que

$$\forall K, \forall f, \quad \text{Var}_K f \leq \psi_d \|\Sigma_K\|_{\text{op}} \mathbb{E}_K |\nabla f|^2.$$

Conjecture KLS :  $\sup_d \psi_d < \infty$ .

- Bobkov-Koldobsky, Anttila-Ball-Perissinaki (2003)

Soit  $\sigma_d$  la plus petite constante telle que

$$\forall K, \quad \text{Var}_K |\mathbf{x}|^2 \leq \sigma_d \|\Sigma_K\|_{\text{op}} \text{Tr } \Sigma_K.$$

Conjecture de la variance :  $\sup_d \sigma_d < \infty$ .

- KLS '95 :

$$\sigma_d \leq \psi_d \leq \sqrt{d}.$$

- Eldan '13 :

$$\psi_d \leq C \sigma_d \log d.$$

- Chen '21 :

$$\psi_d = d^{O\left(\sqrt{\frac{\log d}{\log \log d}}\right)}.$$

- Klartag-Lehec '22 :

$$\sigma_d \leq C \log^4 d.$$

# CONJECTURES CONVEXES EN GRANDE DIMENSION

$K \subset \mathbb{R}^d$  corps convexe symétrique,  $\mathbb{P}_K := \text{Uniforme}(K)$ ,  $\Sigma_K := \mathbb{E}_K \mathbf{x}^T \mathbf{x}$ .

- Kannan-Lovász-Simonovits (1995)

Soit  $\psi_d$  la plus petite constante telle que

$$\forall K, \forall f, \quad \text{Var}_K f \leq \psi_d \|\Sigma_K\|_{\text{op}} \mathbb{E}_K |\nabla f|^2.$$

Conjecture KLS :  $\sup_d \psi_d < \infty$ .

- Bobkov-Koldobsky, Anttila-Ball-Perissinaki (2003)

Soit  $\sigma_d$  la plus petite constante telle que

$$\forall K, \quad \text{Var}_K |\mathbf{x}|^2 \leq \sigma_d \|\Sigma_K\|_{\text{op}} \text{Tr } \Sigma_K.$$

Conjecture de la variance :  $\sup_d \sigma_d < \infty$ .

- Meilleure borne (Jambulapati-Lee-Vempala '22) :  $\sigma_d \leq C \log^{2.2226} d$ .

- KLS '95 :

$$\sigma_d \leq \psi_d \leq \sqrt{d}.$$

- Eldan '13 :

$$\psi_d \leq C \sigma_d \log d.$$

- Chen '21 :

$$\psi_d = d^{O\left(\sqrt{\frac{\log d}{\log \log d}}\right)}.$$

- Klartag-Lehec '22 :

$$\sigma_d \leq C \log^4 d.$$

# CONJECTURES CONVEXES EN GRANDE DIMENSION

$K \subset \mathbb{R}^d$  corps convexe symétrique,  $\mathbb{P}_K := \text{Uniforme}(K)$ ,  $\Sigma_K := \mathbb{E}_K \mathbf{x}^T \mathbf{x}$ .

- Kannan-Lovász-Simonovits (1995)

Soit  $\psi_d$  la plus petite constante telle que

$$\forall K, \forall f, \quad \text{Var}_K f \leq \psi_d \|\Sigma_K\|_{\text{op}} \mathbb{E}_K |\nabla f|^2.$$

Conjecture KLS :  $\sup_d \psi_d < \infty$ .

- Bobkov-Koldobsky, Anttila-Ball-Perissinaki (2003)

Soit  $\sigma_d$  la plus petite constante telle que

$$\forall K, \quad \text{Var}_K |\mathbf{x}|^2 \leq \sigma_d \|\Sigma_K\|_{\text{op}} \text{Tr } \Sigma_K.$$

Conjecture de la variance :  $\sup_d \sigma_d < \infty$ .

- Meilleure borne (Jambulapati-Lee-Vempala '22) :  $\sigma_d \leq C \log^{2.2226} d$ .

- KLS '95 :

$$\sigma_d \leq \psi_d \leq \sqrt{d}.$$

- Eldan '13 :

$$\psi_d \leq C \sigma_d \log d.$$

- Chen '21 :

$$\psi_d = d^O\left(\sqrt{\frac{\log d}{\log \log d}}\right).$$

- Klartag-Lehec '22 :

$$\sigma_d \leq C \log^4 d.$$

---

On n'a trouvé aucune famille  $(K(d))_d$  qui contredise ces conjectures...

# CONJECTURE DE LA VARIANCE (RESTREINTE)

Une famille de corps convexes  $K = K(d)$  vérifie la conjecture de la variance s'il existe une constante  $C$  indépendante de la dimension  $d$  telle que

$$\forall d, \quad \text{Var}_K |\boldsymbol{x}|^2 \leq C \|\Sigma_K\|_{\text{op}} \text{Tr } \Sigma_K.$$



# CONJECTURE DE LA VARIANCE (RESTREINTE)

Une famille de corps convexes  $K = K(d)$  vérifie la conjecture de la variance s'il existe une constante  $C$  indépendante de la dimension  $d$  telle que

$$\forall d, \quad \text{Var}_K |\mathbf{x}|^2 \leq C \|\Sigma_K\|_{\text{op}} \text{Tr } \Sigma_K.$$

Pour  $\Sigma_K = \text{I}_d$ , cela entraîne

$$\text{Var}_K |\mathbf{x}| \leq \mathbb{E}_K \left( |\mathbf{x}| - \sqrt{\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^2} \right)^2$$

# CONJECTURE DE LA VARIANCE (RESTREINTE)

Une famille de corps convexes  $K = K(d)$  vérifie la conjecture de la variance s'il existe une constante  $C$  indépendante de la dimension  $d$  telle que

$$\forall d, \quad \text{Var}_K |\mathbf{x}|^2 \leq C \|\Sigma_K\|_{\text{op}} \text{Tr} \Sigma_K.$$

Pour  $\Sigma_K = \text{I}_d$ , cela entraîne

$$\text{Var}_K |\mathbf{x}| \leq \mathbb{E}_K \left( |\mathbf{x}| - \sqrt{\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^2} \right)^2 \cdot \frac{\left( |\mathbf{x}| + \sqrt{\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^2} \right)^2}{\left( |\mathbf{x}| + \sqrt{\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^2} \right)^2}$$

# CONJECTURE DE LA VARIANCE (RESTREINTE)

Une famille de corps convexes  $K = K(d)$  vérifie la conjecture de la variance s'il existe une constante  $C$  indépendante de la dimension  $d$  telle que

$$\forall d, \quad \text{Var}_K |\mathbf{x}|^2 \leq C \|\Sigma_K\|_{\text{op}} \text{Tr} \Sigma_K.$$

Pour  $\Sigma_K = \text{I}_d$ , cela entraîne

$$\begin{aligned} \text{Var}_K |\mathbf{x}| &\leq \mathbb{E}_K \left( |\mathbf{x}| - \sqrt{\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^2} \right)^2 \cdot \frac{(|\mathbf{x}| + \sqrt{\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^2})^2}{(|\mathbf{x}| + \sqrt{\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^2})^2} \\ &\leq \frac{\text{Var}_K |\mathbf{x}|^2}{\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^2} \end{aligned}$$

# CONJECTURE DE LA VARIANCE (RESTREINTE)

Une famille de corps convexes  $K = K(d)$  vérifie la conjecture de la variance s'il existe une constante  $C$  indépendante de la dimension  $d$  telle que

$$\forall d, \quad \text{Var}_K |\mathbf{x}|^2 \leq C \|\Sigma_K\|_{\text{op}} \text{Tr} \Sigma_K.$$

Pour  $\Sigma_K = \text{I}_d$ , cela entraîne

$$\begin{aligned} \text{Var}_K |\mathbf{x}| &\leq \mathbb{E}_K \left( |\mathbf{x}| - \sqrt{\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^2} \right)^2 \cdot \frac{(|\mathbf{x}| + \sqrt{\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^2})^2}{(|\mathbf{x}| + \sqrt{\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^2})^2} \\ &\leq \frac{\text{Var}_K |\mathbf{x}|^2}{\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^2} \leq C. \end{aligned}$$

ce qui est mieux que  $\text{Var}_K |\mathbf{x}| \leq \mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^2 = \text{Tr} \Sigma_K = d$ .

# CONJECTURE DE LA VARIANCE (RESTREINTE)

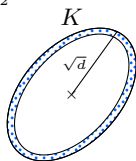
Une famille de corps convexes  $K = K(d)$  vérifie la conjecture de la variance s'il existe une constante  $C$  indépendante de la dimension  $d$  telle que

$$\forall d, \quad \text{Var}_K |\mathbf{x}|^2 \leq C \|\Sigma_K\|_{\text{op}} \text{Tr} \Sigma_K.$$

Pour  $\Sigma_K = \text{Id}$ , cela entraîne

$$\begin{aligned} \text{Var}_K |\mathbf{x}| &\leq \mathbb{E}_K \left( |\mathbf{x}| - \sqrt{\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^2} \right)^2 \cdot \frac{(|\mathbf{x}| + \sqrt{\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^2})^2}{(|\mathbf{x}| + \sqrt{\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^2})^2} \\ &\leq \frac{\text{Var}_K |\mathbf{x}|^2}{\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^2} \leq C. \end{aligned}$$

ce qui est mieux que  $\text{Var}_K |\mathbf{x}| \leq \mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^2 = \text{Tr} \Sigma_K = d$ .



# CONJECTURE DE LA VARIANCE (RESTREINTE)

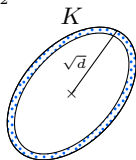
Une famille de corps convexes  $K = K(d)$  vérifie la conjecture de la variance s'il existe une constante  $C$  indépendante de la dimension  $d$  telle que

$$\forall d, \quad \text{Var}_K |\mathbf{x}|^2 \leq C \|\Sigma_K\|_{\text{op}} \text{Tr} \Sigma_K.$$

Pour  $\Sigma_K = \text{Id}$ , cela entraîne

$$\begin{aligned} \text{Var}_K |\mathbf{x}| &\leq \mathbb{E}_K \left( |\mathbf{x}| - \sqrt{\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^2} \right)^2 \cdot \frac{(|\mathbf{x}| + \sqrt{\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^2})^2}{(|\mathbf{x}| + \sqrt{\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^2})^2} \\ &\leq \frac{\text{Var}_K |\mathbf{x}|^2}{\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^2} \leq C. \end{aligned}$$

ce qui est mieux que  $\text{Var}_K |\mathbf{x}| \leq \mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^2 = \text{Tr} \Sigma_K = d$ .



**EXEMPLE.**  $K(d) := \left\{ \mathbf{x} \in \mathbb{R}^d : \|\mathbf{x}\|_p \leq 1 \right\}$  ( $p \in [1, \infty]$ ).  
[Sodin '08; Latała-Oleszkiewicz '08]

# CONJECTURE DE LA VARIANCE (RESTREINTE)

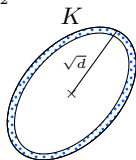
Une famille de corps convexes  $K = K(d)$  vérifie la conjecture de la variance s'il existe une constante  $C$  indépendante de la dimension  $d$  telle que

$$\forall d, \quad \text{Var}_K |\mathbf{x}|^2 \leq C \|\Sigma_K\|_{\text{op}} \text{Tr} \Sigma_K.$$

Pour  $\Sigma_K = \text{Id}$ , cela entraîne

$$\begin{aligned} \text{Var}_K |\mathbf{x}| &\leq \mathbb{E}_K \left( |\mathbf{x}| - \sqrt{\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^2} \right)^2 \cdot \frac{(|\mathbf{x}| + \sqrt{\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^2})^2}{(|\mathbf{x}| + \sqrt{\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^2})^2} \\ &\leq \frac{\text{Var}_K |\mathbf{x}|^2}{\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^2} \leq C. \end{aligned}$$

ce qui est mieux que  $\text{Var}_K |\mathbf{x}| \leq \mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^2 = \text{Tr} \Sigma_K = d$ .



**EXEMPLE.**  $K(d) := \left\{ \mathbf{x} \in \mathbb{R}^d : \|\mathbf{x}\|_p \leq 1 \right\}$  ( $p \in [1, \infty]$ ).  
[Sodin '08; Latała-Oleszkiewicz '08]

**Représentation de Schechtman-Zinn ( $p < \infty$ ).** Soit  $\mathbf{X} \in \mathbb{R}^d$  de loi normale généralisée de densité  $\propto e^{-\|\mathbf{x}\|_p^p/p}$ , et  $B \sim \text{Beta}(d, 1)$  indépendante. Alors

$$B \cdot \frac{\mathbf{X}}{\|\mathbf{X}\|_p} \sim \mathbb{P}_{K(d)}.$$

# NOTATIONS ET RÉSULTAT PRINCIPAL

- $\mathbb{F} := \mathbb{R}, \mathbb{C}, \text{ ou } \mathbb{H}$  (quaternions).
- $E := \{T \in \mathcal{M}_n(\mathbb{F}) : T^* = T\}$  matrices **auto-adjointes** sur  $\mathbb{F}$ .



# NOTATIONS ET RÉSULTAT PRINCIPAL

- $\mathbb{F} := \mathbb{R}, \mathbb{C}, \text{ ou } \mathbb{H}$  (quaternions).
- $E := \{T \in \mathcal{M}_n(\mathbb{F}) : T^* = T\}$  matrices **auto-adjointes** sur  $\mathbb{F}$ .
- $\lambda_1(T), \dots, \lambda_n(T)$  valeurs propres de  $T$ .

# NOTATIONS ET RÉSULTAT PRINCIPAL

- $\mathbb{F} := \mathbb{R}, \mathbb{C}, \text{ ou } \mathbb{H}$  (quaternions).
- $E := \{T \in \mathcal{M}_n(\mathbb{F}) : T^* = T\}$  matrices **auto-adjointes** sur  $\mathbb{F}$ .
- $\lambda_1(T), \dots, \lambda_n(T)$  valeurs propres de  $T$ .
- $E \simeq \mathbb{R}^{d_n}$  avec  $d_n := \dim_{\mathbb{R}} E$  et norme euclidienne  $|x| := \sqrt{\text{Tr } T^2}$ .

# NOTATIONS ET RÉSULTAT PRINCIPAL

- $\mathbb{F} := \mathbb{R}, \mathbb{C}, \text{ ou } \mathbb{H}$  (quaternions).
- $E := \{T \in \mathcal{M}_n(\mathbb{F}) : T^* = T\}$  matrices **auto-adjointes** sur  $\mathbb{F}$ .
- $\lambda_1(T), \dots, \lambda_n(T)$  valeurs propres de  $T$ .
- $E \simeq \mathbb{R}^{d_n}$  avec  $d_n := \dim_{\mathbb{R}} E$  et norme euclidienne  $|x| := \sqrt{\text{Tr } T^2}$ .

**BOULE DE SCHATTEN.** Boule unité pour la  $p$ -norme de  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  :

$$K := B_E(S_p^n) := \left\{ T \in E : \|\lambda(T)\|_p \leq 1 \right\} \quad (p \in [1, \infty]).$$

# NOTATIONS ET RÉSULTAT PRINCIPAL

- $\mathbb{F} := \mathbb{R}, \mathbb{C}, \text{ ou } \mathbb{H}$  (quaternions).
- $E := \{T \in \mathcal{M}_n(\mathbb{F}) : T^* = T\}$  matrices **auto-adjointes** sur  $\mathbb{F}$ .
- $\lambda_1(T), \dots, \lambda_n(T)$  valeurs propres de  $T$ .
- $E \simeq \mathbb{R}^{d_n}$  avec  $d_n := \dim_{\mathbb{R}} E$  et norme euclidienne  $|\mathbf{x}| := \sqrt{\text{Tr } T^2}$ .

**BOULE DE SCHATTEN.** Boule unité pour la  $p$ -norme de  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  :

$$K := B_E(S_p^n) := \left\{ T \in E : \|\boldsymbol{\lambda}(T)\|_p \leq 1 \right\} \quad (p \in [1, \infty]).$$

**THÉORÈME (DFGZ).** Si  $p \in (3, \infty)$ , alors

$$d_n \frac{\text{Var}_K |\mathbf{x}|^2}{(\text{Tr } \Sigma_K)^2} = d_n \left( \frac{\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^4}{(\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^2)^2} - 1 \right) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \frac{(p-2)^2}{2p^2}$$

# NOTATIONS ET RÉSULTAT PRINCIPAL

- $\mathbb{F} := \mathbb{R}, \mathbb{C}, \text{ ou } \mathbb{H}$  (quaternions).
- $E := \{T \in \mathcal{M}_n(\mathbb{F}) : T^* = T\}$  matrices **auto-adjointes** sur  $\mathbb{F}$ .
- $\lambda_1(T), \dots, \lambda_n(T)$  valeurs propres de  $T$ .
- $E \simeq \mathbb{R}^{d_n}$  avec  $d_n := \dim_{\mathbb{R}} E$  et norme euclidienne  $|\mathbf{x}| := \sqrt{\text{Tr } T^2}$ .

**BOULE DE SCHATTEN.** Boule unité pour la  $p$ -norme de  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  :

$$K := B_E(S_p^n) := \left\{ T \in E : \|\boldsymbol{\lambda}(T)\|_p \leq 1 \right\} \quad (p \in [1, \infty]).$$

**THÉORÈME (DFGZ).** Si  $p \in (3, \infty)$ , alors

$$d_n \frac{\text{Var}_K |\mathbf{x}|^2}{(\text{Tr } \Sigma_K)^2} = d_n \left( \frac{\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^4}{(\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^2)^2} - 1 \right) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \frac{(p-2)^2}{2p^2} < \frac{1}{2}.$$

# NOTATIONS ET RÉSULTAT PRINCIPAL

- $\mathbb{F} := \mathbb{R}, \mathbb{C}, \text{ ou } \mathbb{H}$  (quaternions).
- $E := \{T \in \mathcal{M}_n(\mathbb{F}) : T^* = T\}$  matrices **auto-adjointes** sur  $\mathbb{F}$ .
- $\lambda_1(T), \dots, \lambda_n(T)$  valeurs propres de  $T$ .
- $E \simeq \mathbb{R}^{d_n}$  avec  $d_n := \dim_{\mathbb{R}} E$  et norme euclidienne  $|\mathbf{x}| := \sqrt{\text{Tr } T^2}$ .

**BOULE DE SCHATTEN.** Boule unité pour la  $p$ -norme de  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  :

$$K := B_E(S_p^n) := \left\{ T \in E : \|\boldsymbol{\lambda}(T)\|_p \leq 1 \right\} \quad (p \in [1, \infty]).$$

**THÉORÈME (DFGZ).** Si  $p \in (3, \infty)$ , alors

$$d_n \frac{\text{Var}_K |\mathbf{x}|^2}{(\text{Tr } \Sigma_K)^2} = d_n \left( \frac{\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^4}{(\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^2)^2} - 1 \right) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \frac{(p-2)^2}{2p^2} < \frac{1}{2}.$$

Donc pour  $n$  grand,  $\text{Var}_K |\mathbf{x}|^2 \leq \frac{1}{2} \cdot \frac{(\text{Tr } \Sigma_K)^2}{d_n} \leq \frac{1}{2} \|\Sigma_K\|_{\text{op}} \text{Tr } \Sigma_K$ .

# NOTATIONS ET RÉSULTAT PRINCIPAL

- $\mathbb{F} := \mathbb{R}, \mathbb{C}, \text{ ou } \mathbb{H}$  (quaternions).
- $E := \{T \in \mathcal{M}_n(\mathbb{F}) : T^* = T\}$  matrices **auto-adjointes** sur  $\mathbb{F}$ .
- $\lambda_1(T), \dots, \lambda_n(T)$  valeurs propres de  $T$ .
- $E \simeq \mathbb{R}^{d_n}$  avec  $d_n := \dim_{\mathbb{R}} E$  et norme euclidienne  $|\mathbf{x}| := \sqrt{\text{Tr } T^2}$ .

**BOULE DE SCHATTEN.** Boule unité pour la  $p$ -norme de  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  :

$$K := B_E(S_p^n) := \left\{ T \in E : \|\boldsymbol{\lambda}(T)\|_p \leq 1 \right\} \quad (p \in [1, \infty]).$$

**THÉORÈME (DFGZ).** Si  $p \in (3, \infty)$ , alors

$$d_n \frac{\text{Var}_K |\mathbf{x}|^2}{(\text{Tr } \Sigma_K)^2} = d_n \left( \frac{\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^4}{(\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^2)^2} - 1 \right) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \frac{(p-2)^2}{2p^2} < \frac{1}{2}.$$

- Le cas  $p = 2$  est trivial :  $B_E(S_2^n)$  est une boule euclidienne.

# NOTATIONS ET RÉSULTAT PRINCIPAL

- $\mathbb{F} := \mathbb{R}, \mathbb{C}, \text{ ou } \mathbb{H}$  (quaternions).
- $E := \{T \in \mathcal{M}_n(\mathbb{F}) : T^* = T\}$  matrices **auto-adjointes** sur  $\mathbb{F}$ .
- $\lambda_1(T), \dots, \lambda_n(T)$  valeurs propres de  $T$ .
- $E \simeq \mathbb{R}^{d_n}$  avec  $d_n := \dim_{\mathbb{R}} E$  et norme euclidienne  $|\mathbf{x}| := \sqrt{\text{Tr } T^2}$ .

**BOULE DE SCHATTEN.** Boule unité pour la  $p$ -norme de  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  :

$$K := B_E(S_p^n) := \left\{ T \in E : \|\boldsymbol{\lambda}(T)\|_p \leq 1 \right\} \quad (p \in [1, \infty]).$$

**THÉORÈME (DFGZ).** Si  $p \in (3, \infty)$ , alors

$$d_n \frac{\text{Var}_K |\mathbf{x}|^2}{(\text{Tr } \Sigma_K)^2} = d_n \left( \frac{\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^4}{(\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^2)^2} - 1 \right) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \frac{(p-2)^2}{2p^2} < \frac{1}{2}.$$

- Le cas  $p = 2$  est trivial :  $B_E(S_2^n)$  est une boule euclidienne.
- Le cas  $p = \infty$  a été prouvé par Radke et Vritsiou (2020).



# PLAN DE L'EXPOSÉ

## INTRODUCTION ET RÉSULTATS

- 1-2  $\beta$ -ensembles
- 3 Conjectures convexes en grande dimension
- 4 Conjecture de la variance (restreinte)
- 5 Notations et résultat principal

## RÉSUMÉ DE LA PREUVE

- 6 Changement de variable
- 7 Vers les statistiques linéaires de  $\beta$ -ensembles
- 8-9 Premier ordre asymptotique
- 10-11 Second ordre asymptotique

# CHANGEMENT DE VARIABLE

$$\mathbb{E}_K |\boldsymbol{x}|^q = \frac{1}{|B_E(S_p^n)|} \int_{B_E(S_p^n)} |\boldsymbol{\lambda}(T)|^q \mathrm{d}T$$

# CHANGEMENT DE VARIABLE

$$\mathbb{E}_K |\boldsymbol{x}|^q = \frac{1}{|B_E(S_p^n)|} \int_{B_E(S_p^n)} |\boldsymbol{\lambda}(T)|^q \mathrm{d}T$$
$$T \underset{=}{=} U \wedge U^*$$

# CHANGEMENT DE VARIABLE

$$\begin{aligned}\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^q &= \frac{1}{|B_E(S_p^n)|} \int_{B_E(S_p^n)} |\boldsymbol{\lambda}(T)|^q \, dT \\ &\stackrel{T=U\Lambda U^*}{=} \frac{c_n}{|B_E(S_p^n)|} \int_{\|\boldsymbol{\lambda}\|_p \leq 1} |\boldsymbol{\lambda}|^q f_\beta(\boldsymbol{\lambda}) \, d\boldsymbol{\lambda}\end{aligned}$$

où  $c_n$  est explicite et dépend de  $|U_n(\mathbb{F})|$ , et

$$f_\beta(\boldsymbol{\lambda}) := \prod_{1 \leq i < j \leq n} |\lambda_i - \lambda_j|^\beta,$$

avec  $\beta := \dim_{\mathbb{R}} \mathbb{F}$ .

# CHANGEMENT DE VARIABLE

$$\begin{aligned}\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^q &= \frac{1}{|B_E(S_p^n)|} \int_{B_E(S_p^n)} |\boldsymbol{\lambda}(T)|^q \, dT \\ &\stackrel{T=U\Lambda U^*}{=} \frac{c_n}{|B_E(S_p^n)|} \int_{\|\boldsymbol{\lambda}\|_p \leq 1} |\boldsymbol{\lambda}|^q f_\beta(\boldsymbol{\lambda}) \, d\boldsymbol{\lambda}\end{aligned}$$

où  $c_n$  est explicite et dépend de  $|U_n(\mathbb{F})|$ , et

$$f_\beta(\boldsymbol{\lambda}) := \prod_{1 \leq i < j \leq n} |\lambda_i - \lambda_j|^\beta,$$

avec  $\beta := \dim_{\mathbb{R}} \mathbb{F}$ .

*Astuce de convexité.*  $\times \Gamma\left(1 + \frac{d_n+q}{p}\right)$ , puis  $\boldsymbol{\lambda} \leftarrow t^{-\frac{1}{p}} \mathbf{x}$ , et enfin Fubini :

# CHANGEMENT DE VARIABLE

$$\begin{aligned}\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^q &= \frac{1}{|B_E(S_p^n)|} \int_{B_E(S_p^n)} |\boldsymbol{\lambda}(T)|^q dT \\ &\stackrel{T=U\Lambda U^*}{=} \frac{c_n}{|B_E(S_p^n)|} \int_{\|\boldsymbol{\lambda}\|_p \leq 1} |\boldsymbol{\lambda}|^q f_\beta(\boldsymbol{\lambda}) d\boldsymbol{\lambda}\end{aligned}$$

où  $c_n$  est explicite et dépend de  $|U_n(\mathbb{F})|$ , et

$$f_\beta(\boldsymbol{\lambda}) := \prod_{1 \leq i < j \leq n} |\lambda_i - \lambda_j|^\beta,$$

avec  $\beta := \dim_{\mathbb{R}} \mathbb{F}$ .

*Astuce de convexité.*  $\times \Gamma\left(1 + \frac{d_n+q}{p}\right)$ , puis  $\boldsymbol{\lambda} \leftarrow t^{-\frac{1}{p}} \mathbf{x}$ , et enfin Fubini :

$$\Gamma\left(1 + \frac{d_n+q}{p}\right) \cdot \mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^q = \frac{c_n}{|B_E(S_p^n)|} \int_0^\infty e^{-t} t^{\frac{d_n+q}{p}} dt \int_{\|\boldsymbol{\lambda}\|_p \leq 1} |\boldsymbol{\lambda}|^q f_\beta(\boldsymbol{\lambda}) d\boldsymbol{\lambda}$$

# CHANGEMENT DE VARIABLE

$$\begin{aligned}\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^q &= \frac{1}{|B_E(S_p^n)|} \int_{B_E(S_p^n)} |\boldsymbol{\lambda}(T)|^q dT \\ &\stackrel{T=U\wedge U^*}{=} \frac{c_n}{|B_E(S_p^n)|} \int_{\|\boldsymbol{\lambda}\|_p \leq 1} |\boldsymbol{\lambda}|^q f_\beta(\boldsymbol{\lambda}) d\boldsymbol{\lambda}\end{aligned}$$

où  $c_n$  est explicite et dépend de  $|U_n(\mathbb{F})|$ , et

$$f_\beta(\boldsymbol{\lambda}) := \prod_{1 \leq i < j \leq n} |\lambda_i - \lambda_j|^\beta,$$

avec  $\beta := \dim_{\mathbb{R}} \mathbb{F}$ .

*Astuce de convexité.*  $\times \Gamma\left(1 + \frac{d_n+q}{p}\right)$ , puis  $\boldsymbol{\lambda} \leftarrow t^{-\frac{1}{p}} \mathbf{x}$ , et enfin Fubini :

$$\Gamma\left(1 + \frac{d_n+q}{p}\right) \cdot \mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^q = \frac{c_n}{|B_E(S_p^n)|} \int_0^\infty e^{-t} t^{\frac{d_n+q}{p}} dt \int_{t \geq \|\mathbf{x}\|_p^p} |\mathbf{x}|^q f_\beta(\mathbf{x}) d\mathbf{x}$$

# CHANGEMENT DE VARIABLE

$$\begin{aligned}\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^q &= \frac{1}{|B_E(S_p^n)|} \int_{B_E(S_p^n)} |\boldsymbol{\lambda}(T)|^q \, dT \\ &\stackrel{T=U\Lambda U^*}{=} \frac{c_n}{|B_E(S_p^n)|} \int_{\|\boldsymbol{\lambda}\|_p \leq 1} |\boldsymbol{\lambda}|^q f_\beta(\boldsymbol{\lambda}) \, d\boldsymbol{\lambda}\end{aligned}$$

où  $c_n$  est explicite et dépend de  $|U_n(\mathbb{F})|$ , et

$$f_\beta(\boldsymbol{\lambda}) := \prod_{1 \leq i < j \leq n} |\lambda_i - \lambda_j|^\beta,$$

avec  $\beta := \dim_{\mathbb{R}} \mathbb{F}$ .

*Astuce de convexité.*  $\times \Gamma\left(1 + \frac{d_n+q}{p}\right)$ , puis  $\boldsymbol{\lambda} \leftarrow t^{-\frac{1}{p}} \mathbf{x}$ , et enfin Fubini :

$$\Gamma\left(1 + \frac{d_n+q}{p}\right) \cdot \mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^q = \frac{c_n}{|B_E(S_p^n)|} \int_{\mathbb{R}^n} |\mathbf{x}|^q f_\beta(\mathbf{x}) e^{-\|\mathbf{x}\|_p^p} \, d\mathbf{x}.$$



# CHANGEMENT DE VARIABLE

$$\begin{aligned}\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^q &= \frac{1}{|B_E(S_p^n)|} \int_{B_E(S_p^n)} |\boldsymbol{\lambda}(T)|^q dT \\ &\stackrel{T=U\Lambda U^*}{=} \frac{c_n}{|B_E(S_p^n)|} \int_{\|\boldsymbol{\lambda}\|_p \leq 1} |\boldsymbol{\lambda}|^q f_\beta(\boldsymbol{\lambda}) d\boldsymbol{\lambda}\end{aligned}$$

où  $c_n$  est explicite et dépend de  $|U_n(\mathbb{F})|$ , et

$$f_\beta(\boldsymbol{\lambda}) := \prod_{1 \leq i < j \leq n} |\lambda_i - \lambda_j|^\beta,$$

avec  $\beta := \dim_{\mathbb{R}} \mathbb{F}$ .

*Astuce de convexité.*  $\times \Gamma\left(1 + \frac{d_n+q}{p}\right)$ , puis  $\boldsymbol{\lambda} \leftarrow t^{-\frac{1}{p}} \mathbf{x}$ , et enfin Fubini :

$$\Gamma\left(1 + \frac{d_n+q}{p}\right) \cdot \mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^q = \frac{c_n}{|B_E(S_p^n)|} \int_{\mathbb{R}^n} |\mathbf{x}|^q f_\beta(\mathbf{x}) e^{-\|\mathbf{x}\|_p^p} d\mathbf{x}.$$

- Saint-Raymond '84 : formules et bornes pour  $|B_E(S_p^n)|$ .

# CHANGEMENT DE VARIABLE

$$\begin{aligned}\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^q &= \frac{1}{|B_E(S_p^n)|} \int_{B_E(S_p^n)} |\boldsymbol{\lambda}(T)|^q dT \\ &\stackrel{T=U\Lambda U^*}{=} \frac{c_n}{|B_E(S_p^n)|} \int_{\|\boldsymbol{\lambda}\|_p \leq 1} |\boldsymbol{\lambda}|^q f_\beta(\boldsymbol{\lambda}) d\boldsymbol{\lambda}\end{aligned}$$

où  $c_n$  est explicite et dépend de  $|U_n(\mathbb{F})|$ , et

$$f_\beta(\boldsymbol{\lambda}) := \prod_{1 \leq i < j \leq n} |\lambda_i - \lambda_j|^\beta,$$

avec  $\beta := \dim_{\mathbb{R}} \mathbb{F}$ .

*Astuce de convexité.*  $\times \Gamma\left(1 + \frac{d_n+q}{p}\right)$ , puis  $\boldsymbol{\lambda} \leftarrow t^{-\frac{1}{p}} \mathbf{x}$ , et enfin Fubini :

$$\Gamma\left(1 + \frac{d_n+q}{p}\right) \cdot \mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^q = \frac{c_n}{|B_E(S_p^n)|} \int_{\mathbb{R}^n} |\mathbf{x}|^q f_\beta(\mathbf{x}) e^{-\|\mathbf{x}\|_p^p} d\mathbf{x}.$$

- Saint-Raymond '84 : formules et bornes pour  $|B_E(S_p^n)|$ .
- König-Meyer-Pajor '98 : conjecture de l'hyperplan pour  $B_E(S_p^n)$ .

# CHANGEMENT DE VARIABLE

$$\begin{aligned}\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^q &= \frac{1}{|B_E(S_p^n)|} \int_{B_E(S_p^n)} |\boldsymbol{\lambda}(T)|^q dT \\ &\stackrel{T=U\Lambda U^*}{=} \frac{c_n}{|B_E(S_p^n)|} \int_{\|\boldsymbol{\lambda}\|_p \leq 1} |\boldsymbol{\lambda}|^q f_\beta(\boldsymbol{\lambda}) d\boldsymbol{\lambda}\end{aligned}$$

où  $c_n$  est explicite et dépend de  $|U_n(\mathbb{F})|$ , et

$$f_\beta(\boldsymbol{\lambda}) := \prod_{1 \leq i < j \leq n} |\lambda_i - \lambda_j|^\beta,$$

avec  $\beta := \dim_{\mathbb{R}} \mathbb{F}$ .

*Astuce de convexité.*  $\times \Gamma\left(1 + \frac{d_n+q}{p}\right)$ , puis  $\boldsymbol{\lambda} \leftarrow t^{-\frac{1}{p}} \mathbf{x}$ , et enfin Fubini :

$$\Gamma\left(1 + \frac{d_n+q}{p}\right) \cdot \mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^q = \frac{c_n}{|B_E(S_p^n)|} \int_{\mathbb{R}^n} |\mathbf{x}|^q f_\beta(\mathbf{x}) e^{-\|\mathbf{x}\|_p^p} d\mathbf{x}.$$

- Saint-Raymond '84 : formules et bornes pour  $|B_E(S_p^n)|$ .
- König-Meyer-Pajor '98 : conjecture de l'hyperplan pour  $B_E(S_p^n)$ .
- Kabluchko-Prochno-Thäle '20 :  $|B_E(S_p^n)|^{1/d_n}$  & LfGN pour  $\boldsymbol{\lambda}(T)$ .

## CHANGEMENT DE VARIABLE

$$\begin{aligned}\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^q &= \frac{1}{|B_E(S_p^n)|} \int_{B_E(S_p^n)} |\boldsymbol{\lambda}(T)|^q \, dT \\ &\stackrel{T=U\Lambda U^*}{=} \frac{c_n}{|B_E(S_p^n)|} \int_{\|\boldsymbol{\lambda}\|_p \leq 1} |\boldsymbol{\lambda}|^q f_\beta(\boldsymbol{\lambda}) \, d\boldsymbol{\lambda}\end{aligned}$$

où  $c_n$  est explicite et dépend de  $|U_n(\mathbb{F})|$ , et

$$f_\beta(\boldsymbol{\lambda}) := \prod_{1 \leq i < j \leq n} |\lambda_i - \lambda_j|^\beta,$$

avec  $\beta := \dim_{\mathbb{R}} \mathbb{F}$ .

*Astuce de convexité.*  $\times \Gamma\left(1 + \frac{d_n+q}{p}\right)$ , puis  $\boldsymbol{\lambda} \leftarrow t^{-\frac{1}{p}} \mathbf{x}$ , et enfin Fubini :

$$\Gamma\left(1 + \frac{d_n+q}{p}\right) \cdot \mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^q = \frac{c_n}{|B_E(S_p^n)|} \int_{\mathbb{R}^n} |\mathbf{x}|^q f_\beta(\mathbf{x}) e^{-\|\mathbf{x}\|_p^p} \, d\mathbf{x}.$$

On introduit

$$\mathbb{P}_{n,p}(d\mathbf{x}) := \frac{1}{Z_{n,p}} f_\beta(\mathbf{x}) e^{-\beta n \gamma_p \|\mathbf{x}\|_p^p} \, d\mathbf{x}. \quad \left(\gamma_p := \frac{1}{2} B\left(\frac{p}{2}, \frac{1}{2}\right)\right)$$

# VERS LES STATISTIQUES LINÉAIRES DE $\beta$ -ENSEMBLES

- Ainsi,

$$\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^q = \frac{Z_{n,p} c_n (\beta n \gamma_p)^{\frac{d_n+q}{p}}}{|B_E(S_p^n)| \Gamma\left(1 + \frac{d_n+q}{p}\right)} \int_{\mathbb{R}^n} |\mathbf{x}|^q \mathbb{P}_{n,p}(\mathrm{d}\mathbf{x}). \quad (L_q)$$

# VERS LES STATISTIQUES LINÉAIRES DE $\beta$ -ENSEMBLES

- Ainsi,

$$\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^q = \frac{Z_{n,p} c_n(\beta n \gamma_p)^{\frac{d_n+q}{p}}}{|B_E(S_p^n)| \Gamma\left(1 + \frac{d_n+q}{p}\right)} \int_{\mathbb{R}^n} |\mathbf{x}|^q \mathbb{P}_{n,p}(d\mathbf{x}). \quad (L_q)$$

- $\frac{(L_4) \cdot (L_0)}{(L_2)^2}$  donne

$$\frac{\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^4}{(\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^2)^2} = \frac{\Gamma\left(1 + \frac{d_n+2}{p}\right)^2}{\Gamma\left(1 + \frac{d_n+4}{p}\right) \Gamma\left(1 + \frac{d_n}{p}\right)} \cdot \frac{\mathbb{E}_{n,p} |\mathbf{x}|^4}{(\mathbb{E}_{n,p} |\mathbf{x}|^2)^2}.$$

# VERS LES STATISTIQUES LINÉAIRES DE $\beta$ -ENSEMBLES

- Ainsi,

$$\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^q = \frac{Z_{n,p} c_n(\beta n \gamma_p)^{\frac{d_n+q}{p}}}{|B_E(S_p^n)| \Gamma\left(1 + \frac{d_n+q}{p}\right)} \int_{\mathbb{R}^n} |\mathbf{x}|^q \mathbb{P}_{n,p}(d\mathbf{x}). \quad (L_q)$$

- $\frac{(L_4) \cdot (L_0)}{(L_2)^2}$  donne

$$\frac{\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^4}{(\mathbb{E}_K |\mathbf{x}|^2)^2} = \frac{\Gamma\left(1 + \frac{d_n+2}{p}\right)^2}{\underbrace{\Gamma\left(1 + \frac{d_n+4}{p}\right) \Gamma\left(1 + \frac{d_n}{p}\right)}_{=1 - \frac{8}{\beta p n^2} + o\left(\frac{1}{n^2}\right)}} \cdot \frac{\mathbb{E}_{n,p} |\mathbf{x}|^4}{(\mathbb{E}_{n,p} |\mathbf{x}|^2)^2} \quad \checkmark$$

- Il faut un développement jusqu'à  $o\left(\frac{1}{n^2}\right)$  de ce dernier quotient.

# PREMIER ORDRE ASYMPTOTIQUE

Soit  $V_p(x) := 2\gamma_p|x|^p$  et  $L_n(\mathbf{x}) := \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \delta_{x_i}$ .



# PREMIER ORDRE ASYMPTOTIQUE

Soit  $V_p(x) := 2\gamma_p|x|^p$  et  $L_n(\mathbf{x}) := \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \delta_{x_i}$ . On a

$$\begin{aligned}\mathbb{P}_{n,p}(\mathrm{d}\mathbf{x}) &= \frac{1}{Z_{n,p}} \prod_{1 \leq i < j \leq n} |x_i - x_j|^\beta e^{-\beta n \gamma_p \|\mathbf{x}\|_p^p} \mathrm{d}\mathbf{x} \\ &= \frac{1}{Z_{n,p}} e^{-\frac{\beta n^2}{2} H_{n,p}(\mathbf{x})} \mathrm{d}\mathbf{x},\end{aligned}$$

avec 
$$H_{n,p}(\mathbf{x}) := \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n V_p(x_i) - \frac{1}{n^2} \sum_{i \neq j} \log |x_i - x_j|$$

# PREMIER ORDRE ASYMPTOTIQUE

Soit  $V_p(x) := 2\gamma_p|x|^p$  et  $L_n(\mathbf{x}) := \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \delta_{x_i}$ . On a

$$\begin{aligned}\mathbb{P}_{n,p}(\mathrm{d}\mathbf{x}) &= \frac{1}{Z_{n,p}} \prod_{1 \leq i < j \leq n} |x_i - x_j|^\beta e^{-\beta n \gamma_p \|\mathbf{x}\|_p^p} \mathrm{d}\mathbf{x} \\ &= \frac{1}{Z_{n,p}} e^{-\frac{\beta n^2}{2} H_{n,p}(\mathbf{x})} \mathrm{d}\mathbf{x},\end{aligned}$$

avec  $H_{n,p}(\mathbf{x}) := \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n V_p(x_i) - \frac{1}{n^2} \sum_{i \neq j} \log |x_i - x_j| = \mathcal{I}_p(L_n(\mathbf{x})),$

$$\mathcal{I}_p(\mu) := \int_{\mathbb{R}} V_p(x) \mu(\mathrm{d}x) - \iint_{\mathbb{R}^2_{\neq}} \log |x - y| \mu(\mathrm{d}x) \mu(\mathrm{d}y).$$

# PREMIER ORDRE ASYMPTOTIQUE

Soit  $V_p(x) := 2\gamma_p|x|^p$  et  $L_n(\mathbf{x}) := \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \delta_{x_i}$ . On a

$$\begin{aligned}\mathbb{P}_{n,p}(\mathrm{d}\mathbf{x}) &= \frac{1}{Z_{n,p}} \prod_{1 \leq i < j \leq n} |x_i - x_j|^\beta e^{-\beta n \gamma_p \|\mathbf{x}\|_p^p} \mathrm{d}\mathbf{x} \\ &= \frac{1}{Z_{n,p}} e^{-\frac{\beta n^2}{2} H_{n,p}(\mathbf{x})} \mathrm{d}\mathbf{x},\end{aligned}$$

$\xrightarrow{\text{minimal lorsque}} L_n(\mathbf{x}) \in \underset{\mathcal{P}_1(\mathbb{R})}{\operatorname{argmin}} \mathcal{I}_p$

avec 
$$H_{n,p}(\mathbf{x}) := \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n V_p(x_i) - \frac{1}{n^2} \sum_{i \neq j} \log |x_i - x_j| = \mathcal{I}_p(L_n(\mathbf{x})),$$

$$\mathcal{I}_p(\mu) := \int_{\mathbb{R}} V_p(x) \mu(\mathrm{d}x) - \iint_{\mathbb{R}^2_{\neq}} \log |x - y| \mu(\mathrm{d}x) \mu(\mathrm{d}y).$$

# PREMIER ORDRE ASYMPTOTIQUE

Soit  $V_p(x) := 2\gamma_p|x|^p$  et  $L_n(\mathbf{x}) := \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \delta_{x_i}$ . On a

$$\begin{aligned} \mathbb{P}_{n,p}(\mathrm{d}\mathbf{x}) &= \frac{1}{Z_{n,p}} \prod_{1 \leq i < j \leq n} |x_i - x_j|^\beta e^{-\beta n \gamma_p \|\mathbf{x}\|_p^p} \mathrm{d}\mathbf{x} \\ &= \frac{1}{Z_{n,p}} e^{-\frac{\beta n^2}{2} H_{n,p}(\mathbf{x})} \mathrm{d}\mathbf{x}, \end{aligned}$$

minimal lorsque  
 $L_n(\mathbf{x}) \in \operatorname{argmin}_{\mathcal{P}_1(\mathbb{R})} \mathcal{I}_p$

avec  $H_{n,p}(\mathbf{x}) := \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n V_p(x_i) - \frac{1}{n^2} \sum_{i \neq j} \log |x_i - x_j| = \mathcal{I}_p(L_n(\mathbf{x})),$

$$\mathcal{I}_p(\mu) := \int_{\mathbb{R}} V_p(x) \mu(\mathrm{d}x) - \iint_{\mathbb{R}^2_{\neq}} \log |x - y| \mu(\mathrm{d}x) \mu(\mathrm{d}y).$$

- $\operatorname{argmin}_{\mathcal{P}_1(\mathbb{R})} \mathcal{I}_p = \{\mu_p\}$ ,  $\mu_p \ll \text{Leb}$  et  $\operatorname{Supp} \mu_p = [-1, 1]$  ;
- $\mathbb{E}_{n,p} \langle L_n(\mathbf{x}), f \rangle \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \langle \mu_p, f \rangle$  pour toute  $f \in \mathcal{C}_b$  ;
- $-\frac{1}{dn} \log Z_{n,p} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \mathcal{I}_p(\mu_p) = \log 2 + \frac{3}{2p}.$

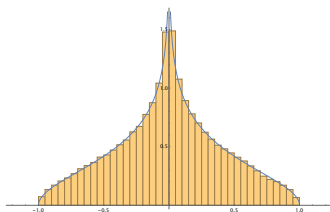
[Saff-Totik '97,  
Ben Arous-Guionnet '97,  
Johansson '98,  
Hiai-Petz '00]

# PREMIER ORDRE ASYMPTOTIQUE

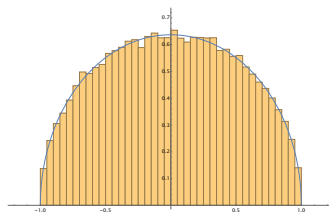
Soit  $L_{n,p}$  la mesure aléatoire ayant la loi de  $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \delta_{x_i}$  sous  $\mathbb{P}_{n,p}$ .

# PREMIER ORDRE ASYMPTOTIQUE

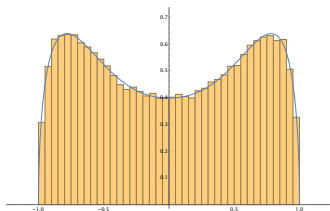
Soit  $L_{n,p}$  la mesure aléatoire ayant la loi de  $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \delta_{x_i}$  sous  $\mathbb{P}_{n,p}$ .



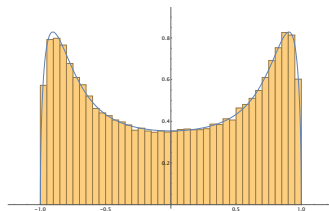
(A)  $p = 1$  ;



(B)  $p = 2$  ;



(C)  $p = 5$  ;



(D)  $p = 10$ .

# PREMIER ORDRE ASYMPTOTIQUE

Soit  $L_{n,p}$  la mesure aléatoire ayant la loi de  $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \delta_{x_i}$  sous  $\mathbb{P}_{n,p}$ .

**LEMME.** Il existe  $B, c, C > 0$  tels que, pour  $U := (-B, B)$ ,

$$\mathbb{P}\left(L_{n,p}(U^c) > 0\right) \leq Cn e^{-cnB^p}, \quad n \geq 1.$$

# PREMIER ORDRE ASYMPTOTIQUE

Soit  $L_{n,p}$  la mesure aléatoire ayant la loi de  $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \delta_{x_i}$  sous  $\mathbb{P}_{n,p}$ .

**LEMME.** Il existe  $B, c, C > 0$  tels que, pour  $U := (-B, B)$ ,

$$\mathbb{P}\left(L_{n,p}(U^c) > 0\right) \leq Cn e^{-cnB^p}, \quad n \geq 1.$$

**COROLLAIRE.** Pour toutes  $f, g$  continues polynomialement bornées,

$$\mathbb{E} g\left(\langle L_{n,p}, f \rangle\right) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} g\left(\langle \mu_p, f \rangle\right).$$



# PREMIER ORDRE ASYMPTOTIQUE

Soit  $L_{n,p}$  la mesure aléatoire ayant la loi de  $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \delta_{x_i}$  sous  $\mathbb{P}_{n,p}$ .

**LEMME.** Il existe  $B, c, C > 0$  tels que, pour  $U := (-B, B)$ ,

$$\mathbb{P}\left(L_{n,p}(U^c) > 0\right) \leq Cn e^{-cnB^p}, \quad n \geq 1.$$

**COROLLAIRE.** Pour toutes  $f, g$  continues polynomialement bornées,

$$\mathbb{E} g\left(\langle L_{n,p}, f \rangle\right) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} g\left(\langle \mu_p, f \rangle\right).$$

- En particulier, pour  $f(x) := x^2$ ,

$$\frac{\mathbb{E}_{n,p} |x|^4}{(\mathbb{E}_{n,p} |x|^2)^2} = \frac{\mathbb{E} \langle L_{n,p}, x^2 \rangle^2}{(\mathbb{E} \langle L_{n,p}, x^2 \rangle)^2} = 1 + o(1).$$

# PREMIER ORDRE ASYMPTOTIQUE

Soit  $L_{n,p}$  la mesure aléatoire ayant la loi de  $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \delta_{x_i}$  sous  $\mathbb{P}_{n,p}$ .

**LEMME.** Il existe  $B, c, C > 0$  tels que, pour  $U := (-B, B)$ ,

$$\mathbb{P}\left(L_{n,p}(U^c) > 0\right) \leq Cn e^{-cnB^p}, \quad n \geq 1.$$

**COROLLAIRE.** Pour toutes  $f, g$  continues polynomialement bornées,

$$\mathbb{E} g\left(\langle L_{n,p}, f \rangle\right) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} g\left(\langle \mu_p, f \rangle\right).$$

- En particulier, pour  $f(x) := x^2$ ,

$$\frac{\mathbb{E}_{n,p} |\mathbf{x}|^4}{(\mathbb{E}_{n,p} |\mathbf{x}|^2)^2} = \frac{\mathbb{E} \langle L_{n,p}, x^2 \rangle^2}{(\mathbb{E} \langle L_{n,p}, x^2 \rangle)^2} = 1 + o(1).$$

- On a besoin de  $\mathbb{E} \langle L_{n,p}, x^2 \rangle^q$  à l'ordre  $o\left(\frac{1}{n^2}\right)$ , où  $q \in \{1, 2\}$ .

## SECOND ORDRE ASYMPTOTIQUE

On a vu que  $\langle L_{n,p}, x^2 \rangle \rightarrow \langle \mu_p, x^2 \rangle$  p.s. et en moments. Que peut-on dire de

$$F_{n,p} := n \left( \langle L_{n,p}, x^2 \rangle - \langle \mu_p, x^2 \rangle \right) ?$$

## SECOND ORDRE ASYMPTOTIQUE

On a vu que  $\langle L_{n,p}, x^2 \rangle \rightarrow \langle \mu_p, x^2 \rangle$  p.s. et en moments. Que peut-on dire de

$$F_{n,p} := n \left( \langle L_{n,p}, x^2 \rangle - \langle \mu_p, x^2 \rangle \right) ?$$

**LEMME.** Si  $p \in (3, \infty)$ , alors  $F_{n,p}$  converge en loi et en moments vers une variable  $\mathcal{N}(m_p, \frac{1}{4\beta})$  lorsque  $n \rightarrow \infty$ .

## SECOND ORDRE ASYMPTOTIQUE

On a vu que  $\langle L_{n,p}, x^2 \rangle \rightarrow \langle \mu_p, x^2 \rangle$  p.s. et en moments. Que peut-on dire de

$$F_{n,p} := n \left( \langle L_{n,p}, x^2 \rangle - \langle \mu_p, x^2 \rangle \right) ?$$

**LEMME.** Si  $p \in (3, \infty)$ , alors  $F_{n,p}$  converge en loi et en moments vers une variable  $\mathcal{N}(m_p, \frac{1}{4\beta})$  lorsque  $n \rightarrow \infty$ .

**Fin de la preuve.** On écrit  $\langle L_{n,p}, x^2 \rangle = \langle \mu_p, x^2 \rangle + \frac{1}{n} F_{n,p}$ .

## SECOND ORDRE ASYMPTOTIQUE

On a vu que  $\langle L_{n,p}, x^2 \rangle \rightarrow \langle \mu_p, x^2 \rangle$  p.s. et en moments. Que peut-on dire de

$$F_{n,p} := n \left( \langle L_{n,p}, x^2 \rangle - \langle \mu_p, x^2 \rangle \right) ?$$

**LEMME.** Si  $p \in (3, \infty)$ , alors  $F_{n,p}$  converge en loi et en moments vers une variable  $\mathcal{N}(m_p, \frac{1}{4\beta})$  lorsque  $n \rightarrow \infty$ .

**Fin de la preuve.** On écrit  $\langle L_{n,p}, x^2 \rangle = \langle \mu_p, x^2 \rangle + \frac{1}{n} F_{n,p}$ . Alors

$$\mathbb{E} \langle L_{n,p}, x^2 \rangle^q = \langle \mu_p, x^2 \rangle^q \left( 1 + \frac{q \mathbb{E} F_{n,p}}{n \langle \mu_p, x^2 \rangle} + \frac{q(q-1) \mathbb{E} F_{n,p}^2}{2n^2 \langle \mu_p, x^2 \rangle^2} + o\left(\frac{1}{n^2}\right) \right).$$

## SECOND ORDRE ASYMPTOTIQUE

On a vu que  $\langle L_{n,p}, x^2 \rangle \rightarrow \langle \mu_p, x^2 \rangle$  p.s. et en moments. Que peut-on dire de

$$F_{n,p} := n \left( \langle L_{n,p}, x^2 \rangle - \langle \mu_p, x^2 \rangle \right) ?$$

**LEMME.** Si  $p \in (3, \infty)$ , alors  $F_{n,p}$  converge en loi et en moments vers une variable  $\mathcal{N}(m_p, \frac{1}{4\beta})$  lorsque  $n \rightarrow \infty$ .

**Fin de la preuve.** On écrit  $\langle L_{n,p}, x^2 \rangle = \langle \mu_p, x^2 \rangle + \frac{1}{n} F_{n,p}$ . Alors

$$\mathbb{E} \langle L_{n,p}, x^2 \rangle^q = \langle \mu_p, x^2 \rangle^q \left( 1 + \frac{q \mathbb{E} F_{n,p}}{n \langle \mu_p, x^2 \rangle} + \frac{q(q-1) \mathbb{E} F_{n,p}^2}{2n^2 \langle \mu_p, x^2 \rangle^2} + o\left(\frac{1}{n^2}\right) \right).$$

On en déduit

$$\frac{\mathbb{E}_{n,p} |\mathbf{x}|^4}{(\mathbb{E}_{n,p} |\mathbf{x}|^2)^2} = \frac{\mathbb{E} \langle L_{n,p}, x^2 \rangle^2}{(\mathbb{E} \langle L_{n,p}, x^2 \rangle)^2} = 1 + \frac{1}{\langle \mu_p, x^2 \rangle^2} \cdot \frac{\text{Var } F_{n,p}}{n^2} + o\left(\frac{1}{n^2}\right),$$

## SECOND ORDRE ASYMPTOTIQUE

On a vu que  $\langle L_{n,p}, x^2 \rangle \rightarrow \langle \mu_p, x^2 \rangle$  p.s. et en moments. Que peut-on dire de

$$F_{n,p} := n \left( \langle L_{n,p}, x^2 \rangle - \langle \mu_p, x^2 \rangle \right) ?$$

**LEMME.** Si  $p \in (3, \infty)$ , alors  $F_{n,p}$  converge en loi et en moments vers une variable  $\mathcal{N}(m_p, \frac{1}{4\beta})$  lorsque  $n \rightarrow \infty$ .

**Fin de la preuve.** On écrit  $\langle L_{n,p}, x^2 \rangle = \langle \mu_p, x^2 \rangle + \frac{1}{n} F_{n,p}$ . Alors

$$\mathbb{E} \langle L_{n,p}, x^2 \rangle^q = \langle \mu_p, x^2 \rangle^q \left( 1 + \frac{q \mathbb{E} F_{n,p}}{n \langle \mu_p, x^2 \rangle} + \frac{q(q-1) \mathbb{E} F_{n,p}^2}{2n^2 \langle \mu_p, x^2 \rangle^2} + o\left(\frac{1}{n^2}\right) \right).$$

On en déduit

$$\frac{\mathbb{E}_{n,p} |x|^4}{(\mathbb{E}_{n,p} |x|^2)^2} = \frac{\mathbb{E} \langle L_{n,p}, x^2 \rangle^2}{(\mathbb{E} \langle L_{n,p}, x^2 \rangle)^2} = 1 + \frac{1}{\langle \mu_p, x^2 \rangle^2} \cdot \frac{\text{Var } F_{n,p}}{n^2} + o\left(\frac{1}{n^2}\right),$$

et on conclut facilement avec  $\text{Var } F_{n,p} = \frac{1}{4\beta} + o(1)$  et  $\langle \mu_p, x^2 \rangle = \frac{p}{2p+4}$ . ■



# SECOND ORDRE ASYMPTOTIQUE

## ÉBAUCHE DE PREUVE DU LEMME.

- TCL pour fluctuations de  $\beta$ -ensembles. [Johansson '98 ; Shcherbina '13 ; Borot-Guionnet '13 ; Bekerman-Leblé-Serfaty '18 ; Lambert-Ledoux-Webb '19]

# SECOND ORDRE ASYMPTOTIQUE

## ÉBAUCHE DE PREUVE DU LEMME.

- TCL pour fluctuations de  $\beta$ -ensembles. [Johansson '98 ; Shcherbina '13 ; Borot-Guionnet '13 ; Bekerman-Leblé-Serfaty '18 ; Lambert-Ledoux-Webb '19]
- Du fait de leur généralité, ces théorèmes requièrent un potentiel extérieur au moins  $\mathcal{C}^6$ .

# SECOND ORDRE ASYMPTOTIQUE

## ÉBAUCHE DE PREUVE DU LEMME.

- TCL pour fluctuations de  $\beta$ -ensembles. [Johansson '98 ; Shcherbina '13 ; Borot-Guionnet '13 ; Bekerman-Leblé-Serfaty '18 ; Lambert-Ledoux-Webb '19]
- Du fait de leur généralité, ces théorèmes requièrent un potentiel extérieur au moins  $\mathcal{C}^6$ . Ici  $V_p(x) = 2\gamma_p|x|^p$  est seulement  $\mathcal{C}^{\lfloor p \rfloor - 1} \dots$

# SECOND ORDRE ASYMPTOTIQUE

## ÉBAUCHE DE PREUVE DU LEMME.

- TCL pour fluctuations de  $\beta$ -ensembles. [Johansson '98 ; Shcherbina '13 ; Borot-Guionnet '13 ; Bekerman-Leblé-Serfaty '18 ; Lambert-Ledoux-Webb '19]
- Du fait de leur généralité, ces théorèmes requièrent un potentiel extérieur au moins  $\mathcal{C}^6$ . Ici  $V_p(x) = 2\gamma_p|x|^p$  est seulement  $\mathcal{C}^{[p]-1} \dots$
- En spécialisant la preuve de BLS, on peut descendre à  $p > 3$ .

# SECOND ORDRE ASYMPTOTIQUE

## ÉBAUCHE DE PREUVE DU LEMME.

- TCL pour fluctuations de  $\beta$ -ensembles. [Johansson '98; Shcherbina '13; Borot-Guionnet '13; Bekerman-Leblé-Serfaty '18; Lambert-Ledoux-Webb '19]
- Du fait de leur généralité, ces théorèmes requièrent un potentiel extérieur au moins  $\mathcal{C}^6$ . Ici  $V_p(x) = 2\gamma_p|x|^p$  est seulement  $\mathcal{C}^{[p]-1} \dots$
- En spécialisant la preuve de BLS, on peut descendre à  $p > 3$ .
- Convergence de la FGM de  $F_{n,p} := n(\langle L_{n,p}, x^2 \rangle - \langle \mu_p, x^2 \rangle)$  :

$$\mathbb{E} e^{sF_{n,p}} = o(1) + \frac{e^{-sn\langle \mu_p, x^2 \rangle}}{Z_{n,p}} \int_{U^n} e^{-\frac{\beta n^2}{2}(H_{n,p}(\mathbf{x}) - \frac{2s}{\beta n} \cdot \frac{1}{n} |\mathbf{x}|^2)} d\mathbf{x}$$

# SECOND ORDRE ASYMPTOTIQUE

## ÉBAUCHE DE PREUVE DU LEMME.

- TCL pour fluctuations de  $\beta$ -ensembles. [Johansson '98; Shcherbina '13; Borot-Guionnet '13; Bekerman-Leblé-Serfaty '18; Lambert-Ledoux-Webb '19]
- Du fait de leur généralité, ces théorèmes requièrent un potentiel extérieur au moins  $\mathcal{C}^6$ . Ici  $V_p(x) = 2\gamma_p|x|^p$  est seulement  $\mathcal{C}^{[p]-1} \dots$
- En spécialisant la preuve de BLS, on peut descendre à  $p > 3$ .
- Convergence de la FGM de  $F_{n,p} := n(\langle L_{n,p}, x^2 \rangle - \langle \mu_p, x^2 \rangle)$  :

$$\mathbb{E} e^{sF_{n,p}} = o(1) + \frac{e^{-sn\langle \mu_p, x^2 \rangle}}{Z_{n,p}} \int_{U^n} e^{-\frac{\beta n^2}{2} (H_{n,p}(\mathbf{x}) - \frac{2s}{\beta n} \frac{t}{n} |\mathbf{x}|^2)} d\mathbf{x}$$

# SECOND ORDRE ASYMPTOTIQUE

## ÉBAUCHE DE PREUVE DU LEMME.

- TCL pour fluctuations de  $\beta$ -ensembles. [Johansson '98 ; Shcherbina '13 ; Borot-Guionnet '13 ; Bekerman-Leblé-Serfaty '18 ; Lambert-Ledoux-Webb '19]
- Du fait de leur généralité, ces théorèmes requièrent un potentiel extérieur au moins  $\mathcal{C}^6$ . Ici  $V_p(x) = 2\gamma_p|x|^p$  est seulement  $\mathcal{C}^{\lfloor p \rfloor - 1} \dots$
- En spécialisant la preuve de BLS, on peut descendre à  $p > 3$ .
- Convergence de la FGM de  $F_{n,p} := n(\langle L_{n,p}, x^2 \rangle - \langle \mu_p, x^2 \rangle)$  :

$$\mathbb{E} e^{sF_{n,p}} = o(1) + \frac{e^{-sn\langle \mu_p, x^2 \rangle}}{Z_{n,p}} \int_{U^n} e^{-\frac{\beta n^2}{2} (H_{n,p}(\mathbf{x}) - \frac{2s}{\beta n} \frac{1}{n} |\mathbf{x}|^2)} d\mathbf{x}$$

$H_{n,p}^t := H_{n,p} - \frac{t}{n} |\mathbf{x}|^2$

# SECOND ORDRE ASYMPTOTIQUE

## ÉBAUCHE DE PREUVE DU LEMME.

- TCL pour fluctuations de  $\beta$ -ensembles. [Johansson '98; Shcherbina '13; Borot-Guionnet '13; Bekerman-Leblé-Serfaty '18; Lambert-Ledoux-Webb '19]
- Du fait de leur généralité, ces théorèmes requièrent un potentiel extérieur au moins  $\mathcal{C}^6$ . Ici  $V_p(x) = 2\gamma_p|x|^p$  est seulement  $\mathcal{C}^{[p]-1} \dots$
- En spécialisant la preuve de BLS, on peut descendre à  $p > 3$ .
- Convergence de la FGM de  $F_{n,p} := n(\langle L_{n,p}, x^2 \rangle - \langle \mu_p, x^2 \rangle)$  :

$$\mathbb{E} e^{sF_{n,p}} = o(1) + \frac{e^{-sn\langle \mu_p, x^2 \rangle}}{Z_{n,p}} \int_{U^n} e^{-\frac{\beta n^2}{2} \left( H_{n,p}(x) - \frac{2s}{\beta n} \frac{1}{n} |x|^2 \right)} dx$$

$H_{n,p}^t := H_{n,p} - \frac{t}{n} |x|^2$

$$\stackrel{\substack{\vartheta_t = \text{Id} + t\psi_p \\ x_i \leftarrow \vartheta_t(y_i)}}{=} o(1) + \frac{\mathbb{E}_{n,p} e^{-\frac{\beta n^2}{2} (H_{n,p}^t \circ \vartheta_t - H_{n,p}) + n\langle L_n, \log(1+t\psi_p') \rangle}}{e^{sn\langle \mu_p, x^2 \rangle}} \mathbb{1}_{U_t^n}.$$



# SECOND ORDRE ASYMPTOTIQUE

## ÉBAUCHE DE PREUVE DU LEMME.

- TCL pour fluctuations de  $\beta$ -ensembles. [Johansson '98 ; Shcherbina '13 ; Borot-Guionnet '13 ; Bekerman-Leblé-Serfaty '18 ; Lambert-Ledoux-Webb '19]
- Du fait de leur généralité, ces théorèmes requièrent un potentiel extérieur au moins  $\mathcal{C}^6$ . Ici  $V_p(x) = 2\gamma_p|x|^p$  est seulement  $\mathcal{C}^{[p]-1} \dots$
- En spécialisant la preuve de BLS, on peut descendre à  $p > 3$ .
- Convergence de la FGM de  $F_{n,p} := n(\langle L_{n,p}, x^2 \rangle - \langle \mu_p, x^2 \rangle)$  :

$$\mathbb{E} e^{sF_{n,p}} = o(1) + \frac{e^{-sn\langle \mu_p, x^2 \rangle}}{Z_{n,p}} \int_{U^n} e^{-\frac{\beta n^2}{2} (H_{n,p}(x) - \frac{2s}{\beta n} \frac{1}{n} |x|^2)} dx$$

$H_{n,p}^t := H_{n,p} - \frac{t}{n} |x|^2$

$$\stackrel{\substack{\vartheta_t = \text{Id} + t\psi_p \\ x_i \leftarrow \vartheta_t(y_i)}}{=} o(1) + \frac{\mathbb{E}_{n,p} e^{-\frac{\beta n^2}{2} (H_{n,p}^t \circ \vartheta_t - H_{n,p}) + n\langle L_n, \log(1+t\psi_p') \rangle}}{e^{sn\langle \mu_p, x^2 \rangle}} \mathbb{1}_{U_t^n}.$$

- Taylor-Young lorsque  $t \rightarrow 0$  ( $n \rightarrow \infty$ ) et choix de  $\psi_p \in \mathcal{C}^3$  résolvant

$$V_p'(x)\psi(x) - 2 \int \frac{\psi(x) - \psi(y)}{x - y} \mu_p(dy) = x^2 + c, \quad x \in \mathbb{R}.$$

*Merci de votre attention !*