

# Hypercontractivité

(1)

## I/ Généralités

Soit  $(\mathcal{X}, \mu)$  un espace de probabilité et  $L$  un opérateur défini sur une partie dense  $\mathcal{D}$  de  $L^2(\mu)$ .

On considère le semi-groupe  $P_t = e^{tL}$  et l'on suppose que c'est un semi-groupe Markovien réversible de mesure invariante  $\mu$ .

Qu'est-ce que ce charabia ???

On ne va pas faire de théorie abstraite des semi-groupes.

Pour nous, il s'agit uniquement de considérer les cas suivants :

1)  $(\mathcal{X}, \mu) = (\mathbb{R}^n, \gamma_n)$  l'espace gaussien

$Lf = \Delta f - x \cdot \nabla f$  défini par exemple sur

$\mathcal{D} = \{f \in C^\infty \text{ ayant toutes ses dérivées à décroissance lente}\}$

$P_t =$  semi-groupe d'Ornstein-Uhlenbeck.

2)  $(\mathcal{X}, \mu) = (\mathcal{X}_n, \sigma_n) = (\{-1, 1\}^n, \sigma_n)$

$Lf(x) = \Delta f(x)$  Laplacien discret

$$= \sum_{y \sim x} (f(y) - f(x))$$

Rappelons les propriétés essentielles de  $P_t f$

On a :

•  $P_{t+s}(f) = P_t(P_s f) \quad \forall s, t \geq 0$

•  $f \rightarrow P_t f$  est linéaire

•  $P_t(\mathbb{1}) = \mathbb{1}$

$$\bullet f \geq 0 \Rightarrow P_t f \geq 0$$

(2)

$$\bullet |P_t f(x)|^p \leq P_t(|f|^p)(x), \quad \forall p \geq 1$$

$$\bullet \int g P_t f d\mu = \int (P_t g) f d\mu$$

Ce qui revient à dire que  $L$  est autoadjoint sur  $L^2(\mu)$

$$\bullet \text{En particulier: } \int P_t f d\mu = \int f d\mu$$

$$\bullet \forall p \geq 1, \quad \|P_t f\|_{L^p(\mu)} \leq \|f\|_{L^p(\mu)}$$

Ainsi,  $P_t$  est une contraction de  $L^p(\mu)$

Rq: Cette dernière inégalité permet d'étendre  $P_t$  à tout  $L^p(\mu)$  (à partir de  $\mathcal{D}$ ) dès que  $\mathcal{D}$  est aussi dense dans  $L^p(\mu)$ .

Pour  $f, g$  suffisamment régulières ( $f, g \in \mathcal{D}$ ) on note

$$\boxed{\mathcal{E}(f, g) := - \int f L g d\mu}$$

$$\text{On a: } \mathcal{E}(f, g) = - \int g L f d\mu = \int (\nabla f \cdot \nabla g)(x) d\mu(x)$$

$$\text{En particulier: } \mathcal{E}(f, f) = - \int f L f d\mu = \int |\nabla f|^2 d\mu$$

Def: On dit que  $(\mu, L)$  vérifie une inégalité de log-Sobolev avec constante  $\rho > 0$  [LSI( $\rho$ )] si pour toute fonction suffisamment régulière  $f: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  (par ex  $f \in \mathcal{D}$ ) on a:

$$\text{Ent}_\mu(f^2) \leq \frac{2}{\rho} \mathcal{E}(f, f)$$

Le lemme technique suivant est important pour la suite:

Lemme

Pour les 2 cas considérés ici (et plus généralement pour les générateurs  $L$  Markoviens réversibles de mesure invariante  $\mu$ ):

Si  $(\mu, L)$  vérifie LSI(p) alors

pour tout  $p > 1$  et toute  $f: \Omega \rightarrow \mathbb{R}^+$  suffisamment régulière on a:

$$\text{Ent}_\mu(f^p) = \text{Ent}_\mu\left(\left(f^{\frac{p}{2}}\right)^2\right) \leq \frac{2}{p} \times \frac{p^2}{4(p-1)} \mathcal{E}(f^{p-1}, f)$$

Démo: On considère séparément les 2 cas:

Cas 1 (Cas continu): cas gaussien  $(\mathbb{R}^n, \sigma_n)$

Pour  $f$  suffisamment régulière on a, par hypothèse LSI(p)

$$\text{Ent}_{\sigma_n}\left(\left(f^{\frac{p}{2}}\right)^2\right) \leq \frac{2}{p} \int |\nabla(f^{\frac{p}{2}})|^2 d\sigma_n$$

$$\text{or } |\nabla(f^{\frac{p}{2}})|^2 = \frac{p^2}{4} f^{p-2} \nabla f \cdot \nabla f = \frac{p^2}{4(p-1)} \nabla(f^{p-1}) \cdot \nabla f$$

CQFD

Cas 2 (Cas discret)  $(\Omega_n, \sigma_n)$

Problème  $|\nabla(f^{\frac{p}{2}})|^2 = ??$  aucune formule...

On a le lemme crucial suivant duquel le résultat se déduit immédiatement:

Lemme: Pour  $f: \Omega_n \rightarrow \mathbb{R}^+$  et  $p > 0$  on a:

$$\mathcal{E}\left(f^{\frac{p}{2}}, f^{\frac{p}{2}}\right) \leq \frac{p^2}{4(p-1)} \mathcal{E}(f^{p-1}, f)$$

Démo: on sait que pour  $f, g: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$

(4)

$$\begin{aligned} \mathcal{E}(f, g) &= \int (Df \cdot Dg)(x) d\sigma_n(x) \\ &= \frac{1}{2^n} \times \frac{1}{2} \sum_{\substack{x, y \in \mathbb{R}^n \\ x \sim y}} [f(y) - f(x)] [g(y) - g(x)] \end{aligned}$$

Par conséquent, le lemme se réduit à démontrer l'inégalité suivante :

$$(*) \quad \left| \begin{array}{l} \forall a, b \geq 0 \quad \forall p > 1 \\ (a^{\frac{p}{2}} - b^{\frac{p}{2}})^2 \leq \frac{p^2}{4(p-1)} (a^{p-1} - b^{p-1})(a-b) \end{array} \right.$$

Pour montrer (\*) on écrit pour  $a > b$ ,

$$\begin{aligned} \left( \frac{a^{\frac{p}{2}} - b^{\frac{p}{2}}}{a-b} \right)^2 &= \left( \frac{1}{a-b} \times \frac{p}{2} \int_a^b t^{\frac{p}{2}-1} dt \right)^2 \\ &\stackrel{\text{Jensen}}{\leq} \frac{p^2}{4} \frac{1}{a-b} \int_a^b t^{p-2} dt \\ &= \frac{p^2}{4(p-1)} \frac{a^{p-1} - b^{p-1}}{a-b} \quad \text{CQFD} \end{aligned}$$



## II) De log-Sobolev à l'hypercontractivité

On sait que  $\|P_t f\|_{L^p(\mu)} \leq \|f\|_{L^p(\mu)}$

En fait on a beaucoup mieux dès qu'une inégalité de log-Sobolev est vérifiée.

theo : Supposons que  $(\mu, L)$  vérifie LSI(p).

Alors, si  $1 < p \leq q$  sont tq  $\frac{q-1}{p-1} \leq e^{2pt}$ , on a

$$\|P_t f\|_{L^q(\mu)} \leq \|f\|_{L^p(\mu)}, \forall f \in \mathcal{D}.$$

On peut donc choisir  $q > p$  dès que  $t > 0$ . En fait, comme  $q' \leq q \Rightarrow \|\cdot\|_{q'} \leq \|\cdot\|_q$  il suffit d'énoncer le theo avec le meilleur  $q$  possible:

(\*)  $\forall f \in \mathcal{D} : \|P_t f\|_{L^{p(t)}(\mu)} \leq \|f\|_{L^p(\mu)}$   
 pour  $p(t) = 1 + (p-1)e^{2pt}$

Rq : La réciproque est également vraie, scd que si on a (\*), alors  $(\mu, L)$  vérifie LSI(p). Ce sens est facile.

### Démo du théorème

Comme  $|P_t f| \leq P_t |f|$  (ponctuellement), il suffit de montrer l'inégalité dans le cas où  $f \geq 0$ .

Soit  $h: \mathbb{R}^+ \rightarrow ]1, +\infty[$  une fonction  $C^1$  <sup>strict.</sup> croissante que l'on déterminera plus loin. ("h(0) = p")

Tout d'abord remarquons que pour  $g \geq 0$ ,  $g \in \mathcal{L}^1$  on a:

$$\frac{d}{dq} \|g\|_{L^q(\mu)}^q = \frac{d}{dq} \int e^{q \log(g)} d\mu = \int \log(g) g^q d\mu$$

Ce qui explique pourquoi l'entropie va intervenir.

Etudions

$$\alpha(t) := \log \|P_t f\|_{L^{h(t)}(\mu)} = \frac{1}{h(t)} \log \int (P_t f)^{h(t)} d\mu$$

On a:

$$\begin{aligned} \alpha'(t) &= -\frac{h'(t)}{h^2(t)} \log \int (P_t f)^{h(t)} d\mu + \frac{1}{h(t)} \frac{h'(t)}{\int (P_t f)^{h(t)} d\mu} \int \log(P_t f) (P_t f)^{h(t)} d\mu \\ &\quad + \frac{1}{h(t)} \frac{h'(t)}{\int (P_t f)^{h(t)} d\mu} \int L(P_t f) (P_t f)^{h(t)-1} d\mu \end{aligned}$$

On note  $F = P_t f$ . On a:  
(~~Exercice~~)

$$\alpha'(t) = \frac{h'(t)}{h^2(t) \int F^{h(t)} d\mu} \left[ \text{Ent}_\mu(F^{h(t)}) - \frac{h^2(t)}{h'(t)} \mathcal{E}(F^{h(t)-1}, F) \right]$$

Puisque  $(\mu, L)$  vérifie LSI(e), on sait (Lemme) que, comme  $h(t) > 1$  ( $t > 0$ ), on a:

$$\text{Ent}_\mu(F^{h(t)}) \leq \frac{h(t)^2}{4(h(t)-1)} \mathcal{E}(F^{h(t)-1}, F)$$

Par conséquent, si on choisit  $h$  tq

$$\frac{h^2(t)}{h'(t)} = \frac{2}{e} \frac{h^2(t)}{4(h(t)-1)} \quad (*) \leftarrow \boxed{h'(t) = \frac{e}{2}(h(t)-1)}$$

alors on a:  $\alpha'(t) = 0$  et donc  $\alpha \downarrow$  et donc

$$\|P_t f\|_{h(t)} \leq \|P_t f\|_{h(0)}$$

On les solutions de (\*) sont précisément de la forme

$$h(t) = 1 + (h(0) - 1) e^{2et}$$

Rq: Attention à la convention choisie pour la constante de Sobolev logarithmique... (cela varie suivant les ouvrages).

On peut remarquer que si  $\forall f \in \mathcal{D}$ :

$$\text{Ent}_p(f^2) \leq C \int |\nabla f|^2 dx$$

alors on a l'hypercontractivité:  $\forall p \geq 1$

$$\|P_t f\|_{L^{p(t)}(\mu)} \leq \|f\|_{L^p(\mu)}$$

avec  $p(t) = 1 + (p-1) e^{\frac{4}{C}t}$

### III / Cas gaussien

La mesure gaussienne standard  $\delta_n$  sur  $\mathbb{R}^n$  vérifie LSI(1) :

$$\forall f \in \mathcal{D} : \text{Ent}_{\delta_n}(f^2) \leq 2 \int |Df|^2 d\delta_n = -2 \int f Lf d\delta_n$$

où  $L$  est le générateur d'Ornstein-Uhlenbeck

On a donc

theo : Soit  $P_t$  le semi-groupe d'Ornstein-Uhlenbeck sur  $\mathbb{R}^n$ .

Alors pour  $f \in \mathcal{D}$  on a :  $\forall p \geq 1$ ,

$$\|P_t f\|_{L^{q(t)}(\delta_n)} \leq \|P_t f\|_{L^p(\delta_n)}$$

$$\text{où } q(t) = 1 + (p-1)e^{2t}$$

Rq : Puisque  $\|g\|_{L^q(\delta_n)} = \sup_{\|h\|_{L^{q'}(\delta_n)} \leq 1} \int gh d\delta_n$  où  $\frac{1}{q'} + \frac{1}{q} = 1$

on a que le theo est équivalent à :  $\forall f \in L^p(\delta_n) \forall h \in L^{q'}(\delta_n)$

$$\int P_t f(x) h(x) d\delta_n(x) \leq \|f\|_{L^p(\delta_n)} \|h\|_{L^{q'}(\delta_n)}$$

comme dit en cours :

$$\iint f(e^{-t}x + \sqrt{1-e^{-2t}}y) h(x) d\delta_{2n}(x,y) \leq \|f\|_{L^p(\delta_n)} \|h\|_{L^{q'}(\delta_n)}$$

on a  $q' = \frac{q}{q-1} = 1 + \frac{1}{p-1} e^{-2t}$ . Si on introduit  $\theta \in [0, \frac{\pi}{2}]$

tel que  $\cos(\theta) = e^{-t}$  on a :  $\forall f, g : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^+$

$$\iint f(\cos(\theta)x + \sin(\theta)y) h(x) d\delta_{2n}(x,y) \leq \|f\|_{L^p(\delta_n)} \|h\|_{L^{q'}(\delta_n)}$$

$$\text{avec } q' = 1 + \frac{\cos^2(\theta)}{p-1}$$



Il est intéressant de diagonaliser  $L$  (et donc  $P_L$ ).

Rappelons brièvement la (ou plutôt une des) définitions des polynômes de Hermite et leurs propriétés.

Dimension 1 : ( $n = 1$ )

On peut définir  $h_n$  par la formule :

$$\forall \lambda \in \mathbb{R} \quad \forall x \in \mathbb{R} \quad e^{\lambda x - \frac{1}{2}x^2} = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{\lambda^n}{n!} h_n(x)$$

$h_0(x) = 1$   
 $h_1(x) = x$   
 $h_2(x) = x^2 - 1$

On montre alors que  $h_n$  est un polynôme de degré  $n$  et que les  $\{h_n; n \in \mathbb{N}\}$  forment une base orthogonale (non normalisée) de  $L^2(\mathbb{R}, \gamma_1)$

Par ailleurs on a : 
$$h_n'' - x h_n' + n h_n = 0$$

Ce qui veut dire que  $h_n$  est un vecteur propre de  $L$  (associé à la vap  $-n$ )

- Ainsi :
- les vap de  $-L$  sont exactement les entiers  $\mathbb{N}$
  - $L$  se diagonalise dans la base  $\{h_n; n \in \mathbb{N}\}$
  - Chaque vap  $n \in \mathbb{N}$  de  $-L$  a une multiplicité 1.

Remarque : def. équivalente,  $h_n(x) = (-1)^n e^{\frac{x^2}{2}} \frac{d^n}{dx^n} (e^{-\frac{x^2}{2}})$

Dimension  $n \geq 2$

On travaille avec des multi-indices

$$\alpha \in \mathbb{N}^n \quad \alpha = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)$$

On convient que 
$$|\alpha| = \sum_{i=1}^n \alpha_i$$

$$\alpha! = \alpha_1! \dots \alpha_n!$$

et pour  $\lambda \in \mathbb{R}^n$ , 
$$\lambda^\alpha = \lambda_1^{\alpha_1} \dots \lambda_n^{\alpha_n}$$

On définit les polynôme de Hermite n-dimensionnels par :

$$\left| \begin{array}{l} \forall \alpha \in \mathbb{N}^n \\ H_\alpha(x) = h_{\alpha_1}(x_1) \dots h_{\alpha_n}(x_n), \forall x \in \mathbb{R}^n \end{array} \right.$$

Il s'agit d'un polynôme en n variables de degré  $|\alpha|$ .

On a :

$$\forall x \in \mathbb{R}^n \quad e^{\lambda \cdot x - |\lambda|^2/2} = \sum_{\alpha \in \mathbb{N}^n} \frac{\lambda^\alpha}{\alpha!} H_\alpha(x)$$

Prop : les polynômes  $\{H_\alpha; \alpha \in \mathbb{N}^n\}$  forment une base orthogonale de  $L^2(\gamma_n)$

Regardes les premiers polynômes :

- $|\alpha| = 0$  :  $H_0(x) \equiv 1$
- $|\alpha| = 1$  :  $H_{(1, \dots, 0)}(x) = x_1$   
 $H_{(0, 1, \dots, 0)}(x) = x_2$   
 $\vdots$   
 $H_{(0, \dots, 1)}(x) = x_n$

Donc : Vect  $\{H_\alpha; |\alpha| = 1\} =$  forms linéaires de  $\mathbb{R}^n$

•  $|\alpha| = 2$  exemples :  $x \rightarrow x_1^2 - 1, x \rightarrow x_1 x_2, \dots$

Rq : que vaut  $\dim \text{Vect} \{H_\alpha; |\alpha| = k\} \dots ?$

Réponse :  $|\{\alpha \in \mathbb{N}^n; |\alpha| = k\}|$   
 $= |\{\alpha \in \mathbb{N}^n; \alpha_1 + \dots + \alpha_n = k\}|$   
 $=: f_n(k) = \binom{k+n-1}{k} = \binom{k+n-1}{n-1}$

$f_n(0) = 1$   
 $f_n(1) = n$

On notera dans la suite  $\tilde{H}_\alpha = \frac{1}{\|H_\alpha\|_{L^2(\gamma_n)}} H_\alpha = \frac{1}{\sqrt{\alpha!}} H_\alpha$

Si on note  $\hat{f}(\alpha) = \int f \tilde{H}_\alpha d\sigma_n$  pour  $f \in L^2(\sigma_n)$   
 $\alpha \in \mathbb{N}^n$

(11)

on a :

$$f = \sum \hat{f}(\alpha) \tilde{H}_\alpha \quad \text{dans } L^2(\sigma_n)$$

$$\|f\|_{L^2(\sigma_n)}^2 = \sum \hat{f}(\alpha)^2$$

Le point crucial est que :  $\forall \alpha \in \mathbb{N}^n \quad \Delta H_\alpha - x \cdot \nabla H_\alpha + |\alpha| H_\alpha = 0$

cad :  $L H_\alpha = -|\alpha| H_\alpha$  (idem avec  $\tilde{H}_\alpha$  bien sûr)

Ainsi  $\{\tilde{H}_\alpha\}$  forme une base de vecteurs propres de  $L$ . Les valeurs propres de  $-L$  sont les entiers  $\mathbb{N}$ , et chaque  $k \in \mathbb{N}$  a pour multiplicité  $g_n(k)$ .

On a :

$$L f = - \sum_{\alpha \in \mathbb{N}^n} |\alpha| \hat{f}(\alpha) \tilde{H}_\alpha$$

et  $P_t f = \sum_{\alpha \in \mathbb{N}^n} e^{-t|\alpha|} \hat{f}(\alpha) \tilde{H}_\alpha$  dans  $L^2(\sigma_n)$

On retrouve que  $\|P_t f - \int f d\sigma_n\|_{L^2(\sigma_n)} \xrightarrow{t \rightarrow \infty} 0$

Il est utile de regrouper les termes par degré  $\Leftrightarrow$  par v.p. de  $L$

On note  $\mathcal{H}_k = \text{vect} (H_\alpha ; |\alpha| = k)$  de dim  $g_n(k)$

et  $Q_k = P_{\mathcal{H}_k} =$  projection orthogonale des  $L^2(\sigma_n)$  sur l'espace  $\mathcal{H}_k$

$$Q_k(f) = \sum_{|\alpha|=k} \hat{f}(\alpha) \tilde{H}_\alpha$$

On a :

$$I = \sum_{k=0}^{\infty} Q_k$$

et  $P_t = \sum_{k=0}^{\infty} e^{-kt} Q_k$  sur  $L^2(\sigma_n)$

(12)

Le fait que sur l'espace  $\mathcal{H}_K$ ,  $P_t$  agisse comme une multiplication par  $e^{-kt}$  a des conséquences intéressantes.

Comme

$$H_1 = \{x \rightarrow x \cdot u ; u \in \mathbb{R}^n\}$$

on a, en notant  $h_u(x) = x \cdot u$ ,

$$P_t h_u = e^{-t} h_u$$

Écrivons l'hypercontractivité avec  $p=2$  et pour  $p \geq 2$  on introduit

Alors:  $t > 0$  tel que  $p = 1 + e^{2t}$

$$\|P_t h_u\|_{L^p(\mathcal{X}_n)} \leq \|h_u\|_{L^2(\mathcal{X}_n)} \quad \text{lien} \quad \boxed{e^t = \sqrt{p-1}}$$

or:  $\|P_t h_u\|_{L^p(\mathcal{X}_n)} = \|e^{-t} h_u\|_{L^p(\mathcal{X}_n)} = e^{-t} \|h_u\|_{L^p(\mathcal{X}_n)} = \frac{1}{\sqrt{p-1}} \|h_u\|_{L^p(\mathcal{X}_n)}$

on a donc:

$$\forall u \in \mathbb{R}^n, \forall p \geq 2 : \|h_u\|_{L^p(\mathcal{X}_n)} \leq \sqrt{p-1} \|h_u\|_{L^2(\mathcal{X}_n)}$$

On retrouve l'inégalité de Khintchine  $\Psi_2$  pour  $h_u$  sur  $\mathcal{X}_n$ .

On a même la meilleure constante possible dans cette inégalité (notez que  $\sqrt{p-1} \leq \sqrt{p}$ )

On a aussi l'extension suivante:

theo: Soit  $P \in \mathbb{R}_d[x_1, \dots, x_n]$  un polynôme en  $x_1, \dots, x_n$  de degré  $\leq d$  sans termes constants.  
Alors,  $\forall p \geq 2$   $\|P\|_{L^p(\mathcal{X}_n)} \leq \sqrt{d} (\sqrt{p-1})^d \|P\|_{L^2(\mathcal{X}_n)}$

Démo:  $P = \sum_{k=0}^d Q_k(P)$

$$\begin{aligned} \|P\|_{L^p}^2 &\leq \sum_{k=0}^d \|Q_k(P)\|_{L^p}^2 = \sum_{k=0}^d e^{2kt} \|P_t(Q_k(P))\|_{L^p}^2 \\ &\leq \sum_{k=0}^d e^{2kt} \|Q_k(P)\|_{L^2}^2 \\ &= (e^{2t})^d \|P\|_{L^2}^2 \end{aligned}$$



IV / Cas  $\Omega_n = \{-1, 1\}^n$

On a vu que  $(\Omega_n, \sigma_n)$  avec le générateur  $L = \Delta$  vérifie LSI(2):  $Ent_{\sigma_n}(g^2) \leq \int |Dg|^2 d\sigma_n$

On a donc

Theo: Pour le semi-groupe  $P_t = e^{t\Delta}$  sur  $\Omega_n$  on a  $\forall f: \Omega_n \rightarrow \mathbb{R}, \forall t \geq 0, \forall p \geq 1$

$$\|P_t f\|_{L^{p(t)}(\sigma_n)} \leq \|f\|_{L^p(\sigma_n)}$$

$$\text{où } p(t) = 1 + (p-1)e^{-2t}$$

Soit  $\{w_S\}$  la base de Walsh de  $L^2(\sigma_n)$ :

$$w_S(x) = \prod_{i \in S} x_i \quad \begin{matrix} x \in \Omega_n \\ S \subset [n] \end{matrix}$$

On a:  $f = \sum_{S \subset [n]} \hat{f}(S) w_S$

et  $P_t f = \sum_{S \subset [n]} e^{-2|S|t} \hat{f}(S) w_S$

Posons  $\varepsilon = e^{-2t} \in [0, 1]$

et  $Q_\varepsilon = P_{\frac{\sqrt{\log \frac{1}{\varepsilon}}}{2}} = P_t \quad \left( \begin{matrix} Q_1 f = f \\ Q_\varepsilon f \xrightarrow{\varepsilon \rightarrow 0} \int f d\sigma_n \end{matrix} \right)$

On a:  $Q_\varepsilon f = \sum_{S \subset [n]} \varepsilon^{|S|} \hat{f}(S) w_S$

On peut reformuler l'hypercontractivité :

(14)

$$\left| \begin{array}{l} \| Q_\varepsilon f \|_{L^p(\sigma_\varepsilon)} \leq \| f \|_{L^p(\sigma_n)} \\ \text{si } p \geq 1 \text{ et } p(\varepsilon) = 1 + \frac{p-1}{\varepsilon^2} \end{array} \right.$$

En particulier, lorsque  $p=2$  :

theo :  $\forall f: \Omega_n \rightarrow \mathbb{R}, \forall \varepsilon \in ]0, 1]$

$$\left\| \sum_{s \in \Omega_n} \varepsilon^{|s|} \hat{f}(s) w_s \right\|_{L^p(\sigma_n)} \leq \left\| \sum_{s \in \Omega_n} \hat{f}(s) w_s \right\|_{L^2(\sigma_n)}$$

pour  $p = 1 + \frac{1}{\varepsilon^2}$

Supposons que  $f = \sum_{i=1}^n \alpha_i w_{\{i\}}$

Alors  $Q_\varepsilon f = \varepsilon \sum_{i=1}^n \alpha_i w_{\{i\}} = \varepsilon f$

on a donc :  $\varepsilon \| f \|_{L^p(\sigma_n)} = \| Q_\varepsilon f \|_{L^p(\sigma_n)}$

et si  $p \geq 2$  est donné, en prenant  $\varepsilon^2 = \frac{1}{p-1}$  on obtient donc :

theo :  $\forall \alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}, \forall p \geq 2$

$$\left\| \sum \alpha_i w_{\{i\}} \right\|_{L^p(\sigma_n)} \leq \sqrt{p-1} \left\| \sum \alpha_i w_{\{i\}} \right\|_{L^2(\sigma_n)}$$

C'est l'inégalité de Khintchine, puisque si  $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$  sont des variables de Bernoulli  $\pm 1$  indépendantes, (sur  $(\Omega, \mathcal{P})$ ), alors

$\sum_{i=1}^n \alpha_i \varepsilon_i$  a la même loi sous  $\mathcal{P}$  que  $\sum_{i=1}^n \alpha_i w_{\{i\}}$  sous  $\sigma_n$ .

On peut en outre obtenir un résultat pour les cas d'ordres supérieurs

theo: Soit  $d \leq n$ .

• Si  $f = \sum_{\substack{S \subset [n] \\ |S|=d}} \alpha_S w_S \quad (\alpha_S \in \mathbb{R})$

alors

$$\forall p \geq 2 : \|f\|_{L^p(\sigma_n)} \leq (\sqrt{p-1})^d \|f\|_{L^2(\sigma_n)}$$

• Si  $f \in \text{Vect}(\{w_S ; |S| \leq d\}) \quad (f = \sum_{|S| \leq d} \alpha_S w_S)$

alors

$$\forall p \geq 2 : \|f\|_{L^p(\sigma_n)} \leq \sqrt{d+1} (\sqrt{p-1})^d \|f\|_{L^2(\sigma_n)}$$

la démonstration est identique au cas générique.

Cas  $p \in ]1, 2]$

L'hypercontractivité permet aussi d'obtenir directement les ineq. de Khintchine pour  $p \in ]1, 2]$  et ?.

theo: Soit  $f = \sum_{i=1}^n \alpha_i w_{\{i\}}$  et  $p \in ]1, 2]$

Alors:

$$\|f\|_{L^2(\sigma_n)} \leq \frac{1}{\sqrt{p-1}} \|f\|_{L^p}$$

Démo: on applique l'hypercont. pour  $p$  et  $p(t) = 1 + (p-1)e^{-4t} = 2$   
cad:  $e^{-4t} = \frac{1}{p-1}$  □

Rq: On n'obtient pas Khintchine pour le cas  $p=1$   
Pour ce cas, il faut reformuler l'argument classique à partir des cas  $p \geq 2$  (Hölder)

## V / Une inégalité de Talagrand sur le cube discret $\Omega_n$

Rappel : Si  $(\Omega, \mu)$  est un espace de probabilité, la variance d'une fonction  $f \in L^2(\mu)$  par rapport à  $\mu$  est définie par :

$$\begin{aligned} \text{Var}_\mu(f) &= \int (f - \int f d\mu)^2 d\mu \\ &= \int f^2 d\mu - \left(\int f d\mu\right)^2 \end{aligned}$$

Sur  $(\Omega_n, \sigma_n)$  on a l'inégalité de Poincaré (ou de trou spectral) suivante :  $\forall f: \Omega_n \rightarrow \mathbb{R}$

$$\text{Var}_{\sigma_n}(f) \leq \frac{1}{2} \int |\nabla f|^2 d\sigma_n = -\frac{1}{2} \int f \Delta f d\sigma_n$$

Cette inégalité s'obtient directement à partir de la décomposition spectrale de  $\Delta$ . On peut aussi la déduire de l'inégalité de log-Sob sur  $\Omega_n$ .

On va substituer la notation  $\partial_i$  à  $\nabla_i$ . Plus précisément, pour  $f: \Omega_n \rightarrow \mathbb{R}$  et  $i \leq n$ , on note  $\partial_i f: \Omega_n \rightarrow \mathbb{R}$  la fonction :

$$\partial_i f = \frac{1}{\sqrt{2}} (f \circ \tau_i - f)$$

de sorte que :

$$|\nabla_i f|_{(x)}^2 = (\partial_i f)_{(x)}^2$$

On a donc :

$$|\nabla f|_{(x)}^2 = \sum_{i=1}^n (\partial_i f)_{(x)}^2$$

$$\text{et } \int |\nabla f|^2 d\sigma_n = \|\nabla f\|_{L^2(\sigma_n)}^2 = \sum_{i=1}^n \|\partial_i f\|_{L^2(\sigma_n)}^2$$



theo : Pour tout  $f: \Omega_n \rightarrow \mathbb{R}$ , on a :

$$\text{Var}_{\mu_n}(f) \leq 8 \sum_{i=1}^n \frac{\|\partial_i f\|_{L^2(\Omega_n)}^2}{1 + \log \left( \frac{\|\partial_i f\|_{L^2(\Omega_n)}^2}{\|\partial_i f\|_{L^1(\Omega_n)}^2} \right)}$$

Démo : Soit  $P_t = e^{t\Delta}$  sur  $\Omega_n$

Comme  $P_0 f = f$  et  $P_t f \xrightarrow{t \rightarrow +\infty} \int f d\omega_n$  on a :

$$\begin{aligned} \text{Var}_{\mu}(f) &= - \int_0^{\infty} \frac{d}{dt} \left[ \int_{\Omega_n} |P_t f|^2 d\omega_n \right] dt \\ &= -2 \int_0^{\infty} \int_{\Omega_n} P_t f L(P_t f) d\omega_n dt \\ &= 2 \int_0^{\infty} \int_{\Omega_n} |DP_t f|^2 d\omega_n dt \end{aligned}$$

Problème ! Si on utilise  $\int |DP_t f|^2 d\omega_n \leq \int P_t(|\partial f|^2) d\omega_n = \int |\partial f|^2 d\omega_n$   
c'est l'échec ! (car  $\int_0^{+\infty} dt = +\infty$  ---)

On doit s'y prendre autrement (dans le cas gaussien  $(\mathbb{R}^n, \gamma_n, L)$  on aurait pas eu ce problème).

le lemme suivant nous dit qu'on a pas besoin d'intégrer jusqu'à  $+\infty$ .

Lemme : Pour  $f: \Omega_n \rightarrow \mathbb{R}$  et  $T > 0$  on a :

$$\text{Var}_{\mu}(f) = \left\| f - \int f d\omega_n \right\|_{L^2(\Omega_n)}^2 \leq \frac{1}{1 - e^{-4T}} \left[ \|f\|_{L^2(\Omega_n)}^2 - \left\| \int_T f d\omega_n \right\|_{L^2(\Omega_n)}^2 \right]$$

Démo du lemme : Cela repose sur la décomposition spectrale de  $P_t$  (et en fait cela découle de l'inégalité de Poincaré mentionnée plus haut)

Comme  $P_T f = \int f d\sigma_n + \sum_{\substack{s \in \mathbb{Z} \\ |s| \geq 1}} e^{-2|s|t} \hat{f}(s) \omega_s$

on a :

$$\|P_T f - \int f d\sigma_n\|_{L^2(\sigma_n)}^2 \leq e^{-4t} \|f - \int f d\sigma_n\|_{L^2(\sigma_n)}^2 \quad (*)$$

Le lemme n'est qu'une réécriture de cette inégalité.

En effet, (\*) peut s'écrire sous la forme

$$(1 - e^{-4T}) \|f - \int f d\sigma_n\|_{L^2(\sigma_n)}^2 \leq \|f - \int f d\sigma_n\|_{L^2(\sigma_n)}^2 - \|P_T f - \int f d\sigma_n\|_{L^2(\sigma_n)}^2$$

et comme  $\int P_T f d\sigma_n = \int f d\sigma_n$ , on a :

$$\|f - \int f d\sigma_n\|_{L^2(\sigma_n)}^2 - \|P_T f - \int f d\sigma_n\|_{L^2(\sigma_n)}^2 = \|f\|_{L^2(\sigma_n)}^2 - \|P_T f\|_{L^2(\sigma_n)}^2$$



Reprenons la démonstration du théorème. Pour  $T > 0$  fixe

on a :

$$\text{Var}_\mu(f) \leq \frac{1}{1 - e^{-4T}} (\|f\|_{L^2(\sigma_n)}^2 - \|P_T f\|_{L^2(\sigma_n)}^2)$$

$$= -\frac{1}{1 - e^{-4T}} \int_0^T \frac{d}{dt} \left[ \int_{\sigma_n} (P_t f)^2 d\sigma_n \right] dt$$

$$= \frac{2}{1 - e^{-4T}} \int_0^T \int_{\sigma_n} |\nabla P_t f|^2 d\sigma_n dt$$

On a :  $\int |\nabla P_t f|^2 d\sigma_n = \sum_{i=1}^n \int (\partial_i P_t f)^2 d\sigma_n$

On utilise maintenant une

lemme :  $\left| \begin{array}{l} \partial_i (P_t f) = P_t (\partial_i f) \\ \text{et donc } (\partial_i (P_t f))^2 = (P_t (\partial_i f))^2 \end{array} \right.$

Démo : déjà vu --- ( ...  $P_t (f \circ \tau_i) = P_t(f) \circ \tau_i$  )



On a donc; pour chaque  $i \leq n$

$$\begin{aligned} \int (\partial_i P_t f)^2 d\sigma_n &= \int (P_t(\partial_i f))^2 d\sigma_n \\ &= \|P_t(\partial_i f)\|_{L^2(\sigma_n)}^2 \end{aligned}$$

On utilise maintenant l'hypercontractivité avec  $q=2$  et  $t \in [0, T]$  donne... et donc avec  $p$  tel que

$$2 = 1 + (p-1)e^{4t}$$

càd:  $p := 1 + e^{-4t} \leq 2$

On a:  $\|P_t(\partial_i f)\|_{L^2(\sigma_n)}^2 \leq \|\partial_i f\|_{L^p(\sigma_n)}^2$

On a donc:

$$\begin{aligned} \text{Var}_\mu(f) &\leq 2 \sum_{i=1}^n \frac{1}{1-e^{-4T}} \int_0^T \|\partial_i f\|_{L^{1+e^{-4t}}(\sigma_n)}^2 dt \quad \left. \begin{array}{l} \\ \end{array} \right\} \nu = 1+e^{-4t} \\ &= 2 \sum_{i=1}^n \frac{1}{1-e^{-4T}} \times \frac{1}{4} \int_{1+e^{-4T}}^2 \|\partial_i f\|_{L^\nu(\sigma_n)}^2 \frac{d\nu}{\nu-1} \end{aligned}$$

or pour  $\nu \in [1+e^{-4T}, 2]$  on a:

$$\frac{1}{\nu-1} \leq e^{4T}$$

Donc

$$\text{Var}_{\sigma_n}(f) \leq \left\{ \min_{T>0} \frac{e^{4T}}{4(1-e^{-4T})} \right\} \int_1^2 \|\partial_i f\|_{L^\nu(\sigma_n)}^2 d\nu$$

et donc

atteint pour  $e^{4T}=2 \downarrow 1$

$$\text{Var}_{\sigma_n}(f) \leq 2 \sum_{i=1}^n \int_1^2 \|\partial_i f\|_{L^\nu(\sigma_n)}^2 d\nu \quad (**)$$

Rq: Cette inégalité est en fait intéressante en elle-même.

Pour conclure, on utilise l'inégalité de Hölder.

Soit  $g \in L^2(\Omega_n)$ . On doit estimer  $\int_1^2 \|g\|_{L^v(\Omega_n)}^2 dv$

Comme pour  $v \in [1, 2]$ :  $\frac{1}{v} = \underbrace{(\frac{2}{v}-1)}_{\in [0, 1]} \times 1 + (2-\frac{2}{v}) \times \frac{1}{2}$

$$\begin{aligned} \text{on a: } \|g\|_{L^v(\Omega_n)} &\leq \|g\|_{L^1(\Omega_n)}^{\frac{2}{v}-1} \|g\|_{L^2(\Omega_n)}^{2-\frac{2}{v}} \\ &= \frac{y}{\sqrt{x}} A^{-\frac{1}{v}} \end{aligned}$$

en posant

$$\begin{cases} x = \|g\|_{L^1(\Omega_n)}^2 \\ y = \|g\|_{L^2(\Omega_n)}^2 \\ A = \frac{y}{x} \geq 1 \end{cases}$$

On a donc :

$$\begin{aligned} \int_1^2 \|g\|_{L^v(\Omega_n)}^2 dv &\leq \frac{y^2}{x} \int_1^2 A^{-2/v} dv \\ &= y A \int_{\frac{1}{2}}^1 A^{-2s} \frac{ds}{s^2} \quad v = \frac{1}{s} \\ &\leq 4y A \int_{\frac{1}{2}}^A A^{-2s} ds \quad s \geq \frac{1}{4} \\ &= 4y A \frac{A-1}{2A^2 \log(A)} \end{aligned}$$

On a donc :  $\int_1^2 \|g\|_{L^v(\Omega_n)}^2 dv \leq 2y \frac{A-1}{A \log(A)}$  où  $A = \left(\frac{\|g\|_{L^2}}{\|g\|_{L^1}}\right)^2$   
 $y = \|g\|_{L^2}^2$

Remarque : si on utilise que  $\frac{A-1}{A \log(A)} \leq 1$ , on déduit de

(\*\*) que  $\text{Var}_{\Omega_n}(f) \leq 2 \sum_{i=1}^2 \|2if\|_{L^2(\Omega_n)}^2 = 2 \|10f\|_{L^2(\Omega_n)}^2$   
 (c'est à dire l'estimation spectrale (Poincaré)).

Pour obtenir le théo. on utilise que :  $\frac{A-1}{A \log(A)} \leq \frac{2}{1+\log(A)}$



le cas qu'on s'en est identique (et est même plus direct).

Rappelons que pour  $f \in L^2(\Omega_n)$  suffisamment régulière :

$$\text{Var}_{\Omega_n}(f) \leq \int |\nabla f|^2 d\Omega_n = \sum_{i=1}^n \left\| \frac{\partial f}{\partial x_i} \right\|_{L^2(\Omega_n)}^2$$

Theo Pour  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  suffisamment régulière (par ex  $f \in L^2(\Omega_n)$  et  $f$  loc-lip), on a :

$$\text{Var}_{\Omega_n}(f) \leq 4 \sum_{i=1}^n \frac{\left\| \frac{\partial f}{\partial x_i} \right\|_{L^2(\Omega_n)}^2}{1 + \log \left( \frac{\left\| \frac{\partial f}{\partial x_i} \right\|_{L^2(\Omega_n)}^2}{\left\| \frac{\partial f}{\partial x_i} \right\|_{L^2(\Omega_n)}^2} \right)}$$

Demo :

$$\begin{aligned} \text{Var}_{\Omega_n}(f) &= 2 \int_0^\infty \int_{\mathbb{R}^n} |\nabla P_t f|^2 d\Omega_n dt \\ &= 2 \sum_{i=1}^n \int_0^\infty \int_{\Omega_n} \left| \frac{\partial}{\partial x_i} P_t f \right|^2 d\Omega_n dt \end{aligned}$$

$$\text{or } \left| \frac{\partial}{\partial x_i} P_t f \right|^2 = e^{-2t} \left| P_t \frac{\partial f}{\partial x_i} \right|^2$$

$$\text{et } \left\| P_t \frac{\partial f}{\partial x_i} \right\|_{L^2(\Omega_n)}^2 \leq \left\| \frac{\partial f}{\partial x_i} \right\|_{L^{1+e^{2t}}(\Omega_n)}^2 \stackrel{\text{car } \frac{2-1}{(1+e^{-2t})^{-1}} \leq e^{2t}}{\leq} e^{2t}$$

Donc

$$\begin{aligned} \text{Var}_{\Omega_n}(f) &\leq 2 \sum_{i=1}^n \int_0^\infty e^{-2t} \left\| \frac{\partial f}{\partial x_i} \right\|_{L^{1+e^{2t}}(\Omega_n)}^2 dt \\ &= \sum_{i=1}^n \int_0^\infty \left\| \frac{\partial f}{\partial x_i} \right\|_{L^{1+e^{2t}}(\Omega_n)}^2 dv \end{aligned}$$

$$e^{2t} = v$$

la fin est alors identique.

