

Espaces de Hilbert gaussiens. I

Titre de la note

06/01/2020

I Introduction

II Espaces de Hilbert gaussiens

III Décomposition en chaos, liens avec d'autres représentations

IV Produit de Wick

Prochain exposé le 20/01/20

I] Introduction

- REF:
- S. Janson: Gaussian Hilbert Spaces
 - B. Simon: PPhi² Euclidean QFT
 - P. A. Meyer: Quantum probability for probabilists
 - A. Guichardet: Symmetric Hilbert spaces and related fields

P_{bs} qui m'intéresse:
$$i\hbar \frac{\partial}{\partial t} \psi = -\Delta \psi + \sqrt{\hbar} U(x, \omega) \psi$$

 $U(x, \omega)$ champ ϕ aléatoire gaussien (poissonien ou

autre) invariant par translation
(stationnaire)

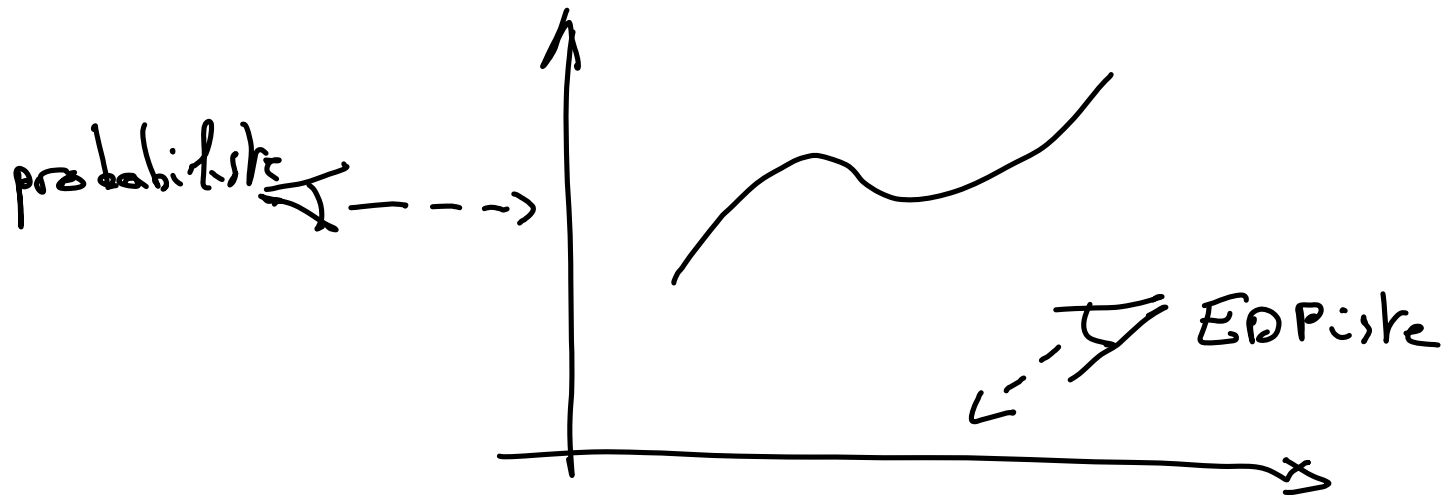
Jó Erdos Yau Thèse de S. Breteaux.

↳ insatisfaisant au niveau conceptuel.

- 2) Travaux sur le champs moyen et
EDP, non linéaire d'évolution (avec Z. Ammar
...) Aspect probabiliste: On doit
passer par des flots généralisés.
- 3) Version quantique des notions de flot
généralisé.

Histoire: Wiener, Ito, Segal, Nelson, Glimm-Jaffe,
Gross, Kree ...

III Espaces de Hilbert gaussiens



1) Qu'est-ce x ?

EPP: coordonnée de base $x = (x_1, \dots, x_d)$

Probabiliste: $X: (\Omega, \mathcal{F}, P) \rightarrow \begin{matrix} \mathbb{R} \\ (\mathbb{R}^d) \end{matrix}$ variable aléatoire

$$\mathcal{F} = \{ X^{-1}(E), E \text{ borélien de } \mathbb{R} \}$$

Th de Kolmogorov: $(X_i)_{i \in I}$ famille de variables aléatoires

marginales μ_{i_1, \dots, i_n} loi de $(X_{i_1}, \dots, X_{i_n})$

$\mu_{i_1, \dots, i_{n-1}} = \left(\prod_{\mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^{n-1}} \right) \mu_{i_1, \dots, i_n}$

Il existe (Ω, \mathcal{F}, P) de telle sorte

L

$$\mu_{i_1, \dots, i_n} = (x_{i_1}, \dots, x_{i_n}) \in \mathcal{P}.$$

Transformée de Fourier: $(F_h u)(\xi) = \int e^{-\frac{i\xi \cdot x}{h}} u(x) dx$

L

$$(F_h^{-1} v)(x) = \int e^{\frac{i x \cdot \xi}{h}} v(\xi) \frac{d\xi}{(2\pi h)^d}$$

Théorème de Bochner: Sur un groupe abélien localement compact γ est la transformée de Fourier $\gamma = (F_{\mathbb{1}} \mu)$ d'une mesure de proba μ ssi

- $\varphi(0) = 1$

- φ est continue

- φ est de type positif :

$$\sum_{i,j=1}^N \bar{z}_i z_j \varphi(t_i - t_j) \geq 0$$

$(\varphi(t_i - t_j))_{1 \leq i, j \leq N}$ matrice hermitienne ≥ 0

Généralisation sur un espace de Hilbert séparable :

Critère de Prokhorov :

$(\mu_F)_{F \text{ de dim finie}}$ mesure de proba compatible

via γ_F transformée de Fourier en dimension finie
 Pour $\varepsilon > 0$, il existe $R_\varepsilon > 0$ tq
 $\forall F$ de dim finie, $\mu_F(\{|\gamma_F x| \leq R_\varepsilon\}) \geq 1 - \varepsilon$
 → mesure de proba μ sur E

Intérêt du cas gaussien

Proba: TCL

EDP: $F_h \left(e^{-\frac{x^2}{2h}} \right) \geq (2\pi h)^{\frac{d}{2}} e^{-\frac{\xi^2}{2h}}$

$\frac{d\xi}{(2\pi h)^d}$

+ plein de formule de calcul.

A matrice réelle def > 0

$$F_h \left(e^{-\frac{\xi^T A \xi}{2h}} \right) = (\det A)^{\frac{1}{2}} (2\pi h)^{\frac{d}{2}} e^{-\frac{\xi^T A \xi}{2h}}$$

$$F_h \left[\underbrace{\frac{1}{(2\pi h)^{\frac{d}{2}} (\det A)^{\frac{1}{2}}} e^{-\frac{\xi^T A \xi}{2h}}}_{\text{mesure de proba } \mu} \right] = e^{-\frac{\xi^T A \xi}{2h}} \quad \varphi \text{ pour } h=1$$

$$E(x_i x_j) = \left. \frac{\partial}{\partial \xi_i} \frac{\partial}{\partial \xi_j} \varphi(\xi) \right|_{\xi=0} = A_{ij}$$

$$\frac{1}{(2\pi)^{d/2} (\det A)^{1/2}} e^{-\frac{t^T A^{-1} x}{2}}$$

probabilité d'une matrice de covariance A .
gaussienne centrée

Def. (X_1, \dots, X_n) va gaussiennes jointes centrées si
 $X \sim P$ est une loi gaussienne de covariance $A > 0$

Une combinaison linéaire $\sum_{i=1}^n d_i X_i$ des (X_i) est une
 va gaussienne centrée de variance $\in \mathbb{R}, A \mathbb{N}$.
 $(A \geq 0)$

Déf : Un espace de Hilbert gaussien réel, $H_{\mathbb{R}}$, est
 le complété de $\text{Vect}(X_i, i \in I)$ engendré
 par des v.a centrées réelles, pour la
 norme $\|f\|_{L^2}^2 = E(|f|^2)$.

$$H_{\mathbb{R}} \subset L^2(\Omega, \mathcal{F}, P; \mathbb{R})$$

$$\mathcal{F} = \{ X_i^{-1}(E), E \text{ borélien de } \mathbb{R} \}$$

$H_{\mathbb{R}}$ sous-espace fermé de $L^2(\Omega, \mathcal{F}, P; \mathbb{R})$

$L^p(\Omega, \mathcal{F}, P; \mathbb{R})$

ev.n pour $1 \leq p \leq +\infty$

quasi-norme pour $0 < p < 1$

$L^0(\Omega, \mathcal{F}, P; \mathbb{R})$ est des fonctions
 \mathcal{F} -mesurable

$$d_{L^0}(X, Y) = E(\min(|X-Y|, 1))$$

$H_{\mathbb{R}}$ sous-espace fermé de $L^p(\Omega, \mathcal{F}, P; \mathbb{R})$ $0 \leq p < +\infty$

$(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ suite de v.a gaussienne si elle cr
dans $L^2(\Omega, \mathcal{F}, P; \mathbb{R})$

$$X_n \sim \mathcal{N}(0, \sigma_n^2)$$

$$\sigma_n^2 = \overline{X_n^2}$$

$$\downarrow$$
$$\sigma = \overline{X^2}$$

Convergence L^2 implique la cr en loi
 $X \sim \mathcal{N}(0, \sigma)$.

Une fois qu'on a $L^p(\Omega, \mathcal{F}, P; \mathbb{R})$ et $H_{\mathbb{R}}$ on
peut tensoriser avec \mathbb{C} .

$$H_{\mathbb{C}} = H_{\mathbb{R}} \otimes \mathbb{C}$$

sub-espace fermé

de $L^p(\Omega, \mathcal{F}, P; \mathbb{C})$ $0 < p < \infty$

Définition:

Un espace de Hilbert gaussien $H_{\mathbb{R}}$ est
indexé par un espace de Hilbert E , s'il
existe une isométrie de E dans $H_{\mathbb{R}}$.

(par forcément surjective)

Exemples:

1) dim 1 et dim finie.

$H_{\mathbb{R}}$ de dimension
finie.

2) $(X_i)_{i \in I}$ famille de v.a gaussiennes
centrées indépendantes.

$$H_{\mathbb{R}} = \overset{\perp}{\bigoplus_{i \in I} \mathbb{R} x_i}$$

Somme Hilbertienne.

3) E espace de Hilbert de dim infinie.

$$B' \subset E \subset B \quad (B \text{ orthonormal ou Hilbert})$$

\uparrow \uparrow
 Hilbert-Schmidt

La mesure gaussienne de variance $\| \cdot \|_E^2$
 est portée par B .
 E est de mesure nulle.

Variaute du Théorème de Minlos (cf Simon PPh:2)

Si $B(x, y) \in S'(\mathbb{R}^{2d}; \mathbb{R})$ est tq

if $\forall \varphi \in S(\mathbb{R}^d), \int \varphi(x) B(x, y) \varphi(y) dx dy \geq 0$
existe une mesure de proba gaussienne
 $S'(\mathbb{R}^d; \mathbb{R})$ de variance $B(x, y)$.

X va gaussienne réelle $X \in L^p(\Omega, \mathcal{F}, P) \forall p \in [0, +\infty[$
 $p \in \mathbb{N}^*$
$$\int x^p d\gamma(x) = (F_1 \gamma)^p(0)$$

$$(F, \delta)(\xi) = e^{-\frac{\sigma \xi^2}{2}}$$

$$= \sum_{p=0}^{\infty} \frac{1}{p!} \left(\frac{\sigma \xi^2}{2} \right)^p$$

$$= \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\sigma^k}{k! 2^k} \xi^{2k}$$

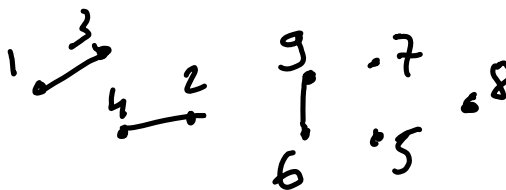
$$\int x^p d\gamma(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } p \text{ est impair} \\ \frac{(2k)!}{k! 2^k} \left(\frac{\sigma}{2} \right)^k & \text{si } p = 2k \end{cases}$$

$$k!!$$

Définition: Diagramme de Feynman associé à n v.a gaussiennes centrées X_1, \dots, X_n : C'est un graphe γ dont les extrémités sont les n sommets $1, \dots, n$ avec au plus une arête par sommet. Le rang du graphe $r(\gamma)$ est le nombre d'arêtes. Si A désigne l'ensemble des points qui ne sont pas extrémité d'une arête on a

$$n = 2r + \#A$$

On dit que le diagramme γ est complet si $A = \emptyset$ (et donc n doit être pair).

Ex: $n = 9$  $A = \{5, 7, 8\}$ $r = 3$

Théorème de Wick 1 . Si X_1, \dots, X_n sont n v.a. gaussiennes

centrées

$$E(X_1 \dots X_n) = \sum_{\gamma \text{ complet}} \left(\prod_{\substack{(i,j) \text{ arête} \\ \text{de } \gamma}} E(X_i X_j) \right)$$

Preuve:

Les deux expressions sont symétriques, i.e. invariantes par permutation de $\{1, \dots, n\}$.
On utilise alors la formule de polarisation pour une expression symétrique n -linéaire

$$M(x_1, \dots, x_n) = \frac{1}{2^n n!} \sum_{\varepsilon_i \in \{+1\}} \varepsilon_1 \dots \varepsilon_n Q(\varepsilon_1 x_1 + \dots + \varepsilon_n x_n)$$

$$Q(x) = m(x, x, \dots, x)$$

pour se ramener au cas $x_1 = x_2 = \dots = x_n$.

Mais dans ce cas on a déjà fait le calcul avec:

$$E(x^n) = \begin{cases} 0 & \text{si } n \text{ impair} \\ \frac{(2k)!}{k! 2^k} (E(x^2))^k & \text{si } n = 2k \end{cases}$$

Si $n = 2k$, le nb de diagrammes de Feynman complets est le nb de partitions en $k + k$ éléments $\binom{2k}{k}$ fois le nb de permutations des k premiers ($k!$) divisé par 2^k (arêtes non orientées)

On trouve bien $\frac{(2b)!}{b!b!} \times b! \times \frac{1}{2^b} = \frac{(2b)!}{b!2^b} = b!! \quad \square$

III) Décomposition en chaos, espace Fock, Bargmann

H espace de Hilbert gaussien réel.

$$L^2(\Omega, \mathcal{F}, P; \mathbb{R}) \otimes_{\mathbb{R}} \mathbb{C} \rightarrow L^2(\Omega, \mathcal{F}, P; \mathbb{C})$$

$$H_{\mathbb{C}} = H \otimes_{\mathbb{R}} \mathbb{C}$$

$$\overline{P_n(H)} = \left\{ p(\xi_1, \dots, \xi_n), p \text{ polynôme de } d \leq n, \xi_i \in H \right\} \quad L^2(\Omega, \mathcal{F}, P; \mathbb{C})$$

$$H^{\circ n} = \overline{P_n(H)} \cap (P_{n-1}(H))^{\perp}$$

$$H_{\mathbb{R} \text{ ou } \mathbb{C}}^{:0:} = \mathbb{R} \text{ ou } \mathbb{C}$$

$$H_{\mathbb{C}}^{:2:} = H^{:n:} \otimes \mathbb{C}$$

$$H_{\mathbb{R} \text{ ou } \mathbb{C}}^{:1:} = \begin{cases} H \\ H \otimes \mathbb{C} \end{cases}$$

Théorème :

$$L^2(\Omega, \mathcal{F}, P, \mathbb{R} \text{ ou } \mathbb{C}) = \bigoplus_{n=0}^{\infty} H_{\mathbb{R} \text{ ou } \mathbb{C}}^{:n:}$$

↑
somme hilbertienne

$$\begin{aligned} E(\xi^{2n}) &= \frac{(2n)!}{n! 2^n} E(\xi^2) \\ \|\xi^n\|_{L^2} &= \sqrt{\frac{(2n)!}{n! 2^n}} \|\xi\|_{L^2} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} e^{i\xi} &= \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(i\xi)^n}{n!} \\ &\in L^2(\Omega, \mathcal{F}, P, \mathbb{C}) \end{aligned}$$

Lemme: $\left\{ \begin{array}{l} \text{S: } X \in L^1(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P}, \mathbb{Q}) \text{ vérifie } E(X e^{i\xi}) = 0 \\ \text{pour tout } \xi \in \mathbb{H}_{\mathbb{R}}, \text{ alors } X = 0 \end{array} \right.$

Preuve: On se ramène à $X \in L^1(\Omega, \mathcal{F}', \mathbb{P}, \mathbb{Q})$
 où \mathcal{F}' est la tribu engendrée par $(\xi_k)_{k \in \mathbb{N}}$
 $(\xi_k)_{k \in \mathbb{N}}$ famille v.a. gaussiennes centrées
 indépendantes.

$$\text{d'hy} \underline{E}(X e^{i(t_1 \xi_1 + \dots + t_k \xi_k)}) = E(E(X | \mathcal{F}_k) e^{i(t_1 \xi_1 + \dots + t_k \xi_k)})$$

$$(\forall k \in \mathbb{N}, E(X | \mathcal{F}_k) = 0) \Rightarrow X = 0 \text{ pp } \square$$

\mathcal{F}_k tribu engendrée par ξ_1, \dots, ξ_k

Orthogonalité à $\bigoplus_{n=0}^{\infty} H^{\otimes n}$ \Rightarrow orthogonalité à tous les e_i
 \Rightarrow nullité.

Thm.: Pour tout $p \in [0, +\infty[$, $\mathcal{P}(H) = \bigcup_{n \in \mathbb{N}} \mathcal{P}_n(H)$
est dense dans $L^p(\Omega, \mathcal{F}, P; \mathbb{R} \text{ ou } \mathbb{C})$

Def.: Pour $\xi_1, \dots, \xi_n \in H$
 $\|\xi_1, \dots, \xi_n\| = \Pi_n(\xi_1, \dots, \xi_n)$ Π_n projection \downarrow
sur $H^{\otimes n}$
Plus généralement si $X \in H^{\otimes m}$ et $Y \in H^{\otimes n}$

$H^{\otimes m}$: m-ième chaos

On définit

$$X \odot Y = \Pi_{m+n}(XY)$$

Proposition: L'application $H^{\odot n} \longrightarrow H^{\circ n}$

est un isomorphisme d'espaces de Hilbert.

$$\xi_1 \odot \dots \odot \xi_n \longmapsto \{\xi_1, \dots, \xi_n\}$$

$H^{\odot n}$

produit tensoriel symétrique (hilbertien)
algébrique

$$\xi_1 \odot \dots \odot \xi_n = \sum_{\sigma \in \mathcal{S}_n} \xi_{\sigma(1)} \otimes \dots \otimes \xi_{\sigma(n)}$$

$$= n! S_n(\xi_1 \otimes \dots \otimes \xi_n) = n! \xi_1 \vee \dots \vee \xi_n$$

$$S_n(\xi_1 \otimes \dots \otimes \xi_n) = \frac{1}{n!} \sum_{\sigma \in \mathcal{S}_n} \xi_{\sigma(1)} \otimes \dots \otimes \xi_{\sigma(n)}$$

S_n projection de $H^{\otimes n} \rightarrow H^{\otimes n}$
orthogonale

$$H^{\odot n} = H^{\vee n} = S_n(H^{\otimes n})$$

Produit scalaire sur $H^{\odot n} = H^{\vee n}$

$$\langle \xi_1 \odot \dots \odot \xi_n, \eta_1 \odot \dots \odot \eta_n \rangle = \sum_{\sigma \in \mathcal{S}_n} \prod_{i=1}^n \langle \xi_i, \eta_{\sigma(i)} \rangle$$

$$= n! \langle S_n(\xi_1 \otimes \dots \otimes \xi_n), S_n(\eta_1 \otimes \dots \otimes \eta_n) \rangle$$

$$= n! \langle \xi_1 \vee \dots \vee \xi_n, \eta_1 \vee \dots \vee \eta_n \rangle$$

$$\| \xi^{\otimes n} \|_{H^{\otimes n}} = \sqrt{n!} \| \xi^{\otimes n} \|_{H^{\otimes n}} = \sqrt{n!} \| \xi \| ^n$$

$$\| \xi^{\otimes n} \|_{H^{\vee n}} = \| \xi^{\otimes n} \|_{H^{\otimes n}} = \| \xi \| ^n$$

Cas de la dimension 1

Polynômes de Hermite, H_n , pour la mesure $\frac{e^{-\frac{x^2}{4h}}}{\sqrt{2\pi h}} dx$
 normalisés $\| H_n \| = 1$

bonne chose que les fonctions de Hermite $H_n(x, h) \frac{e^{-\frac{x^2}{4h}}}{(2\pi h)^{\frac{1}{4}}}$
 de $L^2(\mathbb{R}, dx, \mathbb{R} \text{ ou } \mathbb{C})$.

$$H_n \frac{e^{-\frac{x^2}{4h}}}{(2\pi h)^{\frac{1}{4}}} = \frac{1}{(h^{\frac{n}{2}} n!)} \left(-h \frac{d}{dx} + \frac{x}{2} \right)^n \left[\frac{e^{-\frac{x^2}{4h}}}{(2\pi h)^{\frac{1}{4}}} \right]$$

$$a_h = h \frac{\partial}{\partial x} + \frac{x}{2}$$

$$a_h^\dagger = -h \frac{\partial}{\partial x} + \frac{x}{2}$$

$$[a_h, a_h^\dagger] = h \text{Id.}$$

$$H_h \frac{e^{-\frac{x^2}{2h}}}{(2\pi h)^{\frac{1}{4}}} = \left(\frac{1}{\sqrt{h^n n!}} x^n + \dots \right) \frac{e^{-\frac{x^2}{2h}}}{(2\pi h)^{\frac{1}{4}}}$$

$$\therefore x^n = \sqrt{h^n n!} H_n$$

h=1:

$$\| : x^n : \| \geq \sqrt{n!} \| H_n \|_{L^2} = \sqrt{n!}$$

$$H_{\mathbb{R}} = \mathbb{R} \xi_j$$

$$\| \xi_j \|_{L^2} = 1 \quad E(\xi_j^2) = 1$$

$$\| \cdot \|_{L^2}^2 = n! \left(\| \xi, \|_{L^2}^2 \right)^n = \| \xi^{(n)} \|_{H^0}^2$$

Le calcul avec la variance $2h$ est commode pour

utiliser $x = a_h + a_h^*$

Autres normalisations possibles :

$$a_h = \frac{h \partial_x + x}{\sqrt{2}}$$

$$a_h^* = \frac{-h \partial_x + x}{\sqrt{2}}$$

mesure $\frac{e^{-x^2}}{(\pi h)^{1/2}} dx$

vide $\frac{e^{-x^2/2h}}{(\pi h)^{1/4}}$

$$x = \frac{a_h + a_h^*}{\sqrt{2}}$$

$$a_h = \sqrt{\frac{h}{2}} (\partial_x + x)$$

$$a_h^* = \sqrt{\frac{h}{2}} (-\partial_x + x)$$

mesure $\frac{e^{-x^2}}{(\pi)^{1/2}} dx$

vide $\frac{e^{-x^2/2}}{(\pi)^{1/4}}$

$$x = \frac{a_h + a_h^*}{\sqrt{2h}}$$

• Espace de Fock bosonique

$$\mathcal{F}_b(H_f) = \bigoplus_{n=0}^{\infty} H_f^{\vee n} \quad H_f^{\vee n} \cong H_f^{\otimes n}$$

$$S = \bigoplus_{n=0}^{\infty} S_n \quad \mathcal{F}_b(H_f) = S \left[\bigoplus_{n=0}^{\infty} H_f^{\otimes n} \right]$$

(complétés Hilbertiens).

$$\left\| \bigoplus_{n=0}^{\infty} u_n \right\|^2 = \sum_{n=0}^{\infty} \|u_n\|_{H_f^{\vee n}}^2 = \sum_{n=0}^{\infty} \|u_n\|_{H_f^{\otimes n}}^2$$

Pour $f \in H_f$ on définit

$$\tilde{a}(f) : H_f^{\otimes n} \rightarrow H_f^{\otimes (n-1)}$$

$$\tilde{a}(f)(f_1 \otimes \dots \otimes f_n) = \langle f_1, f \rangle f_2 \otimes \dots \otimes f_n$$

\swarrow , \searrow
 antilin lin.

$$\tilde{a}(f) : H^{\vee n} \rightarrow H^{\vee n-1}$$

$$a(f) |_{H^{\vee n}} = \sqrt{n} \tilde{a}(f) |_{H^{\vee n}}$$

$$= S_{n+1} (\sqrt{n} \tilde{a}(f)) S_n$$

$$\tilde{a}^*(f) : H^{\otimes n} \rightarrow H^{\otimes n+1}$$

$$f_1 \otimes \dots \otimes f_n \rightarrow f \otimes f_1 \otimes \dots \otimes f_n$$

$$a^*(f) = \sqrt{n+1} S_{n+1} \tilde{a}^*(f) S_n$$

$$a(f) (f_1 \vee \dots \vee f_n) = \frac{1}{\sqrt{n}} \left(\sum_{i=1}^n \langle f, f_i \rangle f_1 \vee \dots \vee f_{i-1} \vee f_{i+1} \vee \dots \vee f_n \right)$$

$$a^*(f) (f_1 \vee \dots \vee f_n) = \sqrt{n+1} (f \vee f_1 \vee \dots \vee f_n)$$

$$[\overline{a(g)}, a^*(f)] = \langle g, f \rangle \text{Id}$$

Version semi-classique $a_\varepsilon = \sqrt{\varepsilon} a$ $a_\varepsilon^* = \sqrt{\varepsilon} a^*$

$$[\overline{a_\varepsilon(g)}, a_\varepsilon^*(f)] = \varepsilon \langle g, f \rangle \text{Id}.$$

Si $(e_j)_{j \in DV}$ est une base hilbertienne de $H_\mathbb{C}$

alors $\left(e_{\alpha} = \frac{1}{\sqrt{h^{|\alpha|} \alpha!}} (a^*(e))^{\alpha} |\Omega\rangle \right)_{\alpha \in \mathcal{N}, \alpha \in \mathcal{N}}$ est
 une BON de $\mathcal{F}_b(H_{\mathbb{C}})$.

$$e_{\alpha_1, \dots, \alpha_j} = \frac{1}{\sqrt{h^{|\alpha|} \alpha!}} a^*(e_1)^{\alpha_1} \dots \frac{1}{\sqrt{h^{|\alpha|} \alpha!}} a^*(e_j)^{\alpha_j} |\Omega\rangle$$

$$\Gamma_+(H) = \text{Fock}_b(H)$$

$$\Gamma_+(H_1 \oplus H_2) = \Gamma_+(H_1) \otimes \Gamma_+(H_2)$$

C contraction de H_G $\Gamma_{\pm}(C) \Big|_{H^{\otimes n}} = C \otimes \dots \otimes C$
 $H^{V_n} \longrightarrow H^{V_n}$

Si A est auto-adjoint.

$$d_{\pm, \hbar}^{\Gamma}(A) = i \hbar \frac{d}{dt} \Gamma_{\pm}(e^{-itA}) \Big|_{t=0}$$

$$d_{\pm, \hbar}^{\Gamma}(A) \Big|_{H^{V_n}} = \hbar \left[A \otimes \text{Id} \dots \otimes \text{Id} + \text{Id} \otimes A \otimes \dots \otimes \text{Id} + \text{Id} \otimes \dots \otimes A \right]$$

$$d_{+, \hbar}^{\Gamma}(\text{Id}) \Big|_{H^{V_n}} = \hbar n \times = \hbar \binom{N}{n=1} \Big|_{H^{V_n}}$$

$$= \underline{N_n} \Big|_{H^{V_n}}$$

Point de vue Bargmann: en dim d

$$\mathcal{F}_h = \left\{ u \text{ entière sur } \mathbb{C}^d, \int |u(z)|^2 \frac{e^{-\frac{|z|^2}{h}}}{(\pi h)^d} L(dz) < +\infty \right\}$$

$L(dz)$ mesure de Lebesgue

sur $\mathbb{C}^d \sim \mathbb{R}^{2d}$

Si $u \in \mathcal{F}_h$ alors pour $t > 0$ $u_t = u(e^{-t} \cdot) \in \mathcal{F}_h$

et $z^\alpha u_t \in \mathcal{F}_h$ pour tout $\alpha \in \mathbb{N}^d$

$\{u \text{ entière, } \forall \alpha \in \mathbb{N}^d, z^\alpha u \in \mathcal{F}_h\}$ est dense dans \mathcal{F}_h .

Bon de \mathcal{S}_h .

$$(C_\alpha z^\alpha)_{\alpha \in \mathbb{N}^d}$$

$$\begin{aligned} \langle z^\alpha, z^\beta \rangle &= \int_{\mathbb{C}^d} \bar{z}^\alpha z^\beta \frac{e^{-|z|^2/h}}{(\pi h)^{d/2}} L(dz) \\ &= \int_{\mathbb{C}^d} \bar{z}^\alpha (h z)^\beta \left[\frac{e^{-|z|^2/h}}{(\pi h)^{d/2}} \right] L(dz) \\ &= \int_{\mathbb{C}^d} \left[(h z)^\beta \bar{z}^\alpha \right] \frac{e^{-|z|^2/h}}{\pi h^{d/2}} L(dz) \\ &= \begin{cases} 0 & \text{si } \alpha \neq \beta \\ h^{|\alpha|} \alpha! & \text{si } \alpha = \beta \end{cases} \end{aligned}$$

$$\left(\frac{1}{\sqrt{h^{|\alpha|} \alpha!}} z^\alpha \right)_{\alpha \in \mathbb{N}^d} \quad \text{Bon}$$

Adjoint de $\{z_i^x$

$$\int \bar{u}(z) \{z_i^v(z) \frac{e^{-\frac{|z|^2}{h}}}{(2\pi h)^{d/2}} L(dz) = \int \bar{u}(z) \left(-h \frac{\partial}{\partial z^i} \right) \left[v(z) \frac{e^{-\frac{|z|^2}{h}}}{(2\pi h)^{d/2}} \right] L(dz)$$

$$= \langle h \frac{\partial}{\partial z^i} u, v \rangle$$

$$a^*(e_i) \approx \{z_i^x$$

$$a(e_i) = h \frac{\partial}{\partial z^i}$$

$$\left[h \frac{\partial}{\partial z^j}, z_k^x \right] = h \delta_{jk} \text{Id}$$

$$u \in \mathcal{S}_h \quad u(z) = \sum_{\alpha \in \mathbb{N}^d} \frac{u^{(\alpha)}(0)}{\alpha!} z^\alpha$$

$$= \sum_{k=0}^{\infty} \frac{1}{k!} D_{u_0}^k (z_0 - z)$$

R_f : Si on veut écrire le dev en série avec des pnts de dualité sesquilinéaire et garder un isom \mathbb{C} -lin avec l'espace de Fock, il vaut mieux prendre un antihomomorphe (i.e. holom en \bar{z}).

Liens avec la décomposition en chaos

$(X_k)_{k \in \mathbb{N}}$ v.a. gaussiennes centrées réelles indépendantes
de variance 1.

\mathcal{F}_k tribu engendrée par X_1, X_2, \dots, X_k

\mathcal{F}_{k+1}

 X_{k+1}, \dots

$$L^2(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P}; \mathbb{C}) = L^2(\Omega, \mathcal{F}_k, \mathbb{P}; \mathbb{C}) \otimes L^2(\Omega, \mathcal{F}_{k+1}, \mathbb{P}; \mathbb{C})$$

$$L^2(\Omega, \mathcal{F}_k, \mathbb{P}; \mathbb{C}) = \bigotimes_{i=1}^k L^2(\Omega, \mathcal{F}_{X_i}, \mathbb{P}; \mathbb{C})$$

$\left(\frac{1}{\sqrt{n!}} X_i^{i:n}\right)_{n \in \mathbb{N}}$ Base hilb de $L^2(\Omega, \mathcal{F}_{X_i}, P; \mathbb{Q})$

$\left(\frac{1}{\sqrt{d!}} X^{i:d}\right)_{d \in \mathbb{N} \setminus \{1, \dots, k\}}$ Base hilb de $L^2(\Omega, \mathcal{F}_k, P; \mathbb{Q})$

image de $\left(\frac{1}{\sqrt{d!}} e^{\langle \cdot, e \rangle} | \Omega \rangle\right)$ ($h=1$)

$$\| \xi_1 \cdots \xi_n \|_{L^2} = \| \xi_1 \odot \cdots \odot \xi_n \|_{H^{\odot n}} = \sqrt{n!} \| \xi_1 \vee \cdots \vee \xi_n \|_{H^{\vee n}}$$

$X \odot Y$ pdt généralisé peut se voir
 $X \in H^{i:m}, Y \in H^{i:n}$ comme un produit tensoriel symétrique

$$\|X \otimes Y\|_{H^{m+n}} = \|X \otimes Y\|_{H^{\otimes m+n}} \leq \left(\frac{(m+n)!}{m! n!} \right)^{\frac{1}{2}} \|X\|_{H^m} \|Y\|_{H^n}$$

$$\|X \otimes Y\|_{H^{\otimes (m+n)}} \leq \|X\|_{H^{\vee m}} \|Y\|_{H^{\vee n}}$$

égale pour $X = \sum^{\otimes m}$ $Y = \sum^{\otimes n}$

$$\|X\|_{H^{\otimes m}} = \sqrt{m!} \|X\|_{H^{\vee m}}$$

III Fonctions entières de Weier et autres formules de Weier

Si f est une série entière $f(z) = \sum_{n=0}^{\infty} a_n z^n$ tq
 la série $\sum_{n=0}^{\infty} \sqrt{n!} a_n z^n$ a un rayon de CV infini
 on peut définir $f(\xi) := \sum_{n=0}^{\infty} a_n : \xi^n :$

comme série CV dans $L^2(\Omega, \mathcal{F}, P; \mathbb{C})$ puisque

$$\|a_n : \xi^n : \|^2 = n! |a_n|^2 \|\xi\|^n$$

$$\|a_n : \xi^n : \| = \underbrace{\sqrt{n!} |a_n| R^n}_{\text{série AC}} \times \underbrace{\left(\frac{E(\xi^2)}{2} \right)^n}_{\text{série AC pour } R^2 \succ E(\xi^2)}$$

$$\frac{d}{dt} : e^{t\xi} : = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{(n-1)!} t^{n-1} : \xi^n : = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{t^n}{n!} : \xi^{n+1} :$$

Si on revient à la dimension 1: $: \xi^{n+1} : = a^*(\xi)^{n+1} |\Omega\rangle$

$$a^*(\xi) = -\xi + \frac{\xi}{2} = -a(\xi) + \xi x$$

$$: \xi^{n+1} : = \xi : \xi^n : - a(\xi) a^*(\xi)^n |\Omega\rangle$$

$$= \xi : \xi^n : - n \|\xi\|_{L^2}^2 : \xi^{n-1} :$$

$$\frac{d}{dt} : e^{t\xi} : = \xi \sum_{n=0}^{\infty} \frac{t^n}{n!} : \xi^n : - t E(\xi^2) \sum_{n=0}^{\infty} \frac{t^n}{n!} : \xi^n :$$

$$= \left[\xi - t E(\xi^2) \right] : e^{t\xi} :$$

On obtient

$$: e^{\xi} : = e^{\xi - E(\xi^2)/2} \quad \text{pour tout } \xi \in H_{\mathbb{C}}$$

$$\text{Rq: } E(: e^{\xi} :) = (: e^{\xi} :) \Big|_{H=0} = 1$$

Conséquences:

$$\bullet : e^{\xi + \eta} : = e^{-E(\xi \eta)} : e^{\xi} : : e^{\eta} :$$

$$\bullet E(: e^{\xi} : : e^{\eta} :) = e^{E(\xi \eta)}$$

$$\bullet E(\overline{: e^{\xi} :} : e^{\eta} :) = e^{E(\overline{\xi} \eta)}$$

$$\bullet \| : e^{\xi} : \|_{L^p} = e^{\frac{p-1}{2} E(\xi^2)}, \quad 0 < p < +\infty, \quad \xi \text{ réelle}$$

$$\bullet \quad \left\| e^{i\xi + i\eta} \right\|_{L^p} = e^{\frac{p-1}{2}} E(\xi^2) + E(\eta^2) \quad \xi, \eta \text{ réelles}$$

Comme on retrouve $:\xi^n:$ par dérivation de $:e^{t\xi}:$,
 l'ensemble $(:e^\xi:) \xi \in H_0$ est total dans $L^p(\Omega, \mathcal{F}, P; \mathbb{C})$

Autres conséquences

Pour γ diagramme de Feynman
 associé à ξ_1, \dots, ξ_n on pose

$$v(\gamma) = \prod_{(\xi_i, \xi_j) \text{ arête de } \gamma} E(\xi_i \xi_j) \left(\prod_{i \in A} \xi_i \right)$$

Proposition: ξ_1, \dots, ξ_n variables gaussiennes centrées

$$:\xi_1 \dots \xi_n: = \sum_{\gamma \text{ diagramme de Feynman}} (-1)^{r(\gamma)} v(\gamma)$$

Formule indépendante de \mathbb{H} espace de Hilbert
gaussien contenant ξ_1, \dots, ξ_n

Preuve: Encore par symétrie des 2 termes on peut
supposer $\xi_1 = \dots = \xi_n = \xi$.

ξ^n est la dérivée n -ième / t en $t=0$ de

$$e^{t\xi} = e^{+t\xi - \frac{t^2}{2} E(\xi^2)} = \sum_{n \geq 0} \frac{t^n \xi^n}{n!} \times \sum_{n \geq 0} \left(\frac{-\frac{t^2}{2} E(\xi^2)}{n!} \right)^n$$

$$= \sum_{n=0}^{\infty} \frac{t^n}{n!} \sum_{0 \leq k \leq \frac{n}{2}} (-1)^k \frac{n!}{(n-2k)! k! 2^k} E(\xi^2)^k \xi^{n-2k}$$

$$\frac{n!}{(n-2k)!} \times \frac{1}{k! 2^k} = \frac{n!}{(n-2k)! (2k)!} \times \frac{(2k)!}{k! 2^k}$$

nb de partitions en $(2k, n-2k)$ pts
nb de diagrammes complet de $(2k)$ pts

= nb de diagramme de Feynman de rang k



Théorème:

$$Y_i = i \xi_{i_1} \dots \xi_{i_{l_i}}$$

$$(\xi_{ij})_{\substack{1 \leq j \leq l_i \\ 1 \leq i \leq k}}$$

va gaussienne centrée

$$E(Y_1 \dots Y_k) = \sum_{\gamma} v(\gamma)$$

diagramme de Feynman complet

indexé par (ξ_{ij}) \forall aucune arête $(\xi_{i_1 j_1}, \xi_{i_2 j_2})$ ne vérifie $i_1 = i_2$

$$Y_1 \dots Y_k = \sum_{\gamma} :v(\gamma):$$

diagramme de Feynman indexé par $\{\xi_{ij}\}$

pour aucune arête $(\xi_{i_1 j_1}, \xi_{i_2 j_2})$ ne vérifie $i_1 = i_2$

$$:v(\gamma): = \prod_{(\xi_{i_1 j_1}, \xi_{i_2 j_2}) \text{ arête}} E(\xi_{i_1 j_1}, \xi_{i_2 j_2}) \times \prod_{\xi_{ij} \in \gamma} \xi_{ij}^{\circ}$$