

Processus Gaussiens et volumes mixtes

Simone Chevet

Université de Clermont, U.E.R. de Mathématiques
Complexe Scientifique des Cèzaux, B.P. 45, F-63170 Aubière, France

Introduction et notations

Soit un processus gaussien centré $X = (X(t))_{t \in T}$ avec T fini. En 1971, Sudakov a donné, dans [14], une interprétation géométrique de l'espérance mathématique de $\sup_{t \in T} X(t)$ au moyen de l'épaisseur mixte de l'enveloppe convexe K de l'ensemble des points $X(t)$, $t \in T$, de $L^2(\Omega, \mathcal{F}, P)$. Tout récemment, Fernique [7] a donné, dans certains cas particuliers, une interprétation géométrique du moment d'ordre 2 de $\sup_{t \in T} X(t)$.

Ces résultats nous ont amenée à nous poser le problème suivant: «Peut-on exprimer les moments d'ordre $m \geq 2$ de $\sup_{t \in T} X(t)$ au moyen des volumes mixtes de K ?»

Nous obtenons une première réponse à ce problème: le moment d'ordre 2 de $\sup_{t \in T} X(t)$ est égal, à un terme correcteur près, à un volume mixte «normalisé» de K (c'est-à-dire à un volume mixte indépendant de la dimension du sous-espace vectoriel de $L^2(\Omega, \mathcal{F}, P)$ de dimension finie dans lequel l'on considère K). Ce résultat nous permet de retrouver les théorèmes (3.1) et (3.2) de Fernique [7].

Dans le § 1, nous montrons en particulier que la variance de la projection orthogonale de $\sup_{t \in T} X(t)$ sur le supplémentaire orthogonal (dans $L^2(\Omega, \mathcal{F}, P)$) de l'espace autoreproduisant H_X de X est fonction croissante de la distance du processus X .

Dans le § 2, nous donnons une expression de la variance de $\sup_{t \in T} X(t)$ dans le cas où X est propre.

Dans le § 3, nous introduisons les k -ièmes épaisseurs $h_k(K)$ d'un compact convexe K d'un Hilbert H et donnons une interprétation géométrique de la variance de $\sup_{t \in T} X(t)$ au moyen de la 2-ième épaisseur de l'enveloppe convexe de l'ensemble des points $X(t)$, $t \in T$.

Enfin, dans le § 4, nous montrons que si K est une partie compacte convexe d'un Hilbert H , K est un G.B. ensemble [au sens Dudley [4]] si et seulement si $h_k(K)$ est fini pour un certain entier $k \geq 1$; et nous terminons ce paragraphe par la

donnée de quelques propriétés des (fonctions) h_k obtenues à partir de résultats connus sur les volumes mixtes.

Nous remercions chaleureusement X. Fernique de nous avoir communiqué ses tous récents résultats; les problèmes qu'il s'est posés ont stimulé notre propre recherche.

Les notations utilisées sont celles de Fernique dans [7]:

(1) $X = ((X(t))_{t \in T}, (\Omega, \mathcal{F}, P))$ désignera un processus gaussien centré, F_X ou Γ sa covariance, H_X son espace autoreproduisant et d_X sa «distance» (cf. [8]).

Dans le cas T fini, on peut définir presque sûrement une variable aléatoire $\sigma = \sigma_X$ à valeurs dans T muni de la tribu engendrée par les d_X -boules en posant

$$\sigma_X(\omega) = s \Leftrightarrow X(\omega, s) = \sup_T X(\omega);$$

$\mu = \mu_X$ désignera la probabilité sur T , qui est la loi de σ .

(2) De plus, pour tout (s, t) de $T \times T$, $(Y_{st}(u))_{u \in T}$ désignera le processus gaussien centré défini par

$$Y_{st}(u) = X(u) - E(X(u)|X(s) - X(t)).$$

Dans les paragraphes 1 et 2 nous supposons T fini et égal à $\{1, \dots, n\}$.

I. Lien entre $E(X^2(\sigma) - \gamma(\sigma, \sigma))$ et la distance du processus

Notons \mathbf{P}_{H_X} le projecteur orthogonal de $L^2(\Omega, \mathcal{F}, P)$ sur l'espace autoreproduisant H_X de $X = (X(1), \dots, X(n))$.

Tout d'abord, nous avons la

(1.1) **Proposition.** *Etant donné le vecteur gaussien centré $X = (X(1), \dots, X(n))$ on a:*

$$(1.1.1) \quad \mathbf{P}_{H_X}^\perp(X(\sigma_X)) = \int (X(\sigma_X) - X(s)) d\mu_X(s);$$

$$(1.1.2) \quad E(X^2(\sigma_X) - \gamma_X(\sigma_X, \sigma_X)) = E[(\mathbf{P}_{H_X}^\perp(X(\sigma_X)))^2] - \frac{1}{2} \int_{T \times T} d_X^2(s, t) d(\mu_X \otimes \mu_X)(s, t).$$

Preuve. Elle est simple; tout d'abord, d'après [7],

$$\mathbf{P}_{H_X}(X(\sigma)) = \int X(s) d\mu_X(s);$$

d'où (1.1.1) et

$$(1.1.3) \quad E[(\mathbf{P}_{H_X}(X(\sigma)))^2] = \int_{T \times T} \gamma(s, t) d(\mu \otimes \mu)(s, t).$$

D'autre part, trivialement,

$$E(X^2(\sigma)) = E[(\mathbf{P}_{H_X}(X(\sigma)))^2] + E[(\mathbf{P}_{H_X}^\perp(X(\sigma)))^2];$$

ainsi

$$E(X^2(\sigma) - \gamma(\sigma, \sigma)) = E[(\mathbf{P}_{H_X}^\perp(X(\sigma)))^2] + \int_{T \times T} \gamma(s, t) d(\mu \otimes \mu)(s, t) - \int_T \gamma(t, t) d\mu(t);$$

mais, μ étant une probabilité,

$$\int_{T \times T} \gamma(s, t) d(\mu \otimes \mu)(s, t) - \int_T \gamma(t, t) d\mu(t) = \int_{T \times T} [\gamma(s, t) - \frac{1}{2}(\gamma(s, s) + \gamma(t, t))] \cdot d(\mu \otimes \mu)(s, t) = -\frac{1}{2} \int_{T \times T} d_X^2(s, t) d(\mu \otimes \mu)(s, t);$$

d'où la formule (1.1.2).

(1.2) *Remarque.* $\mathbf{P}_H(X(\sigma))$ est le point de Steiner (au sens de [12]) de l'enveloppe convexe des points $X(1), \dots, X(n)$ de $L^2(\Omega, \mathcal{F}, P)$.

(1.3) *Remarque.* La proposition (1.1) permet de retrouver le théorème (3.3) de Fernique [7]:

« $E(X^2(\sigma) - \gamma(\sigma, \sigma))$ est une fonction de la seule distance du processus».

(1.4) *Remarque.* Trivialement: (a) $\mathbf{P}_{H_X}^\perp(X(\sigma))$ est positive p.s.;

(b) la distance dans $L^2(\Omega, \mathcal{F}, P)$ de $\sup(X(1), \dots, X(n))$ à l'espace H_X (c'est-à-dire $\sqrt{E[(\mathbf{P}_{H_X}^\perp(X(\sigma)))^2]}$) est égale à la distance de $\sup(X(1), \dots, X(n))$ à l'enveloppe convexe des points $X(1), \dots, X(n)$ de $L^2(\Omega, \mathcal{F}, P)$;

(c) $\frac{1}{2} \int d_X^2(s, t) d(\mu \otimes \mu)(s, t) = \min [E(\gamma_Z(\sigma_Z, \sigma_Z))]$;

$Z = (X(1) - Y, \dots, X(n) - Y); Y \in H_X$.

Donnons maintenant le résultat fondamental de ce paragraphe.

(1.5) **Théorème.** Soit $X = (X(1), \dots, X(n))$ et $Y = (Y(1), \dots, Y(n))$ deux vecteurs gaussiens centrés tels que

$$(1.5.1) \quad d_X(i, j) \geq d_Y(i, j), \quad \forall (i, j) \in T \times T.$$

Alors, pour $p = 1, 2$,

$$E[(\mathbf{P}_{H_X}^\perp(\sup(X(1), \dots, X(n))))^p] \geq E[(\mathbf{P}_{H_Y}^\perp(\sup(Y(1), \dots, Y(n))))^p].$$

(1.6) *Remarque.* $E(X^2(\sigma) - \gamma(\sigma, \sigma))$ n'est pas fonction croissante de la distance: il suffit de prendre $n = 3$,

$$Y(1) = -\mu_1 \quad Y(2) = \mu_1, \quad Y(3) = \sqrt{3} \mu_2$$

et

$$X(1) = -\mu_1 \quad X(2) = \mu_1, \quad X(3) = 4\mu_1 + \frac{\sqrt{3}}{2} \mu_2$$

avec (μ_1, μ_2) vecteur gaussien normal; nous avons alors:

$$E(X^2(\sigma) - \gamma_X(\sigma, \sigma)) = \frac{\sqrt{3}}{2\pi} < E(Y^2(\sigma) - \gamma_Y(\sigma, \sigma)) = \frac{\sqrt{3}}{\pi}.$$

Preuve. Comme

$$E(\mathbf{P}_{H_X}^\perp(X(\sigma))) = E(X(\sigma)),$$

le cas $p = 1$ ne fait que traduire un résultat de Sudakov (cf [14], ou [6], ou [8], ou [2]).

Supposons maintenant $p = 2$. Comme dans [2, p. 290], il suffit de montrer le théorème avec $(X(1), \dots, X(n))$ et $(Y(1), \dots, Y(n))$ vecteurs gaussiens centrés propres et indépendants.

Soit, pour tout réel α de $[0, 1]$, le vecteur gaussien centré

$$Z^\alpha = (Z^\alpha(1), \dots, Z^\alpha(n))$$

avec

$$Z^\alpha(i) = \sqrt{\alpha} X(i) + \sqrt{1-\alpha} Y(i), \quad 1 \leq i \leq n.$$

Nous allons montrer que la fonction

$$J: \alpha \rightarrow E[(\mathbf{P}_{H_{Z^\alpha}}^\perp(\sup(Z^\alpha(1), \dots, Z^\alpha(n))))^2]$$

est croissante sur $[0, 1]$; ce qui impliquera le théorème. Plus précisément, nous allons montrer que

$$(1) \quad J'(\alpha) = \sum_{1 \leq i < j \leq n} \frac{d}{d\alpha} (E(|Z^\alpha(i) - Z^\alpha(j)|^2)) \cdot \left[C_i C_j - \left\langle \frac{\partial^2 \Xi}{\partial x_i \partial x_j}, (\Xi - \sum_l C_l x_l) f_{\Gamma_\alpha} \right\rangle \right]$$

avec f_{Γ_α} densité de Z^α , Γ_α matrice de covariance de Z^α ,

$$C_l = P(\sigma_{Z^\alpha} = l), \quad 1 \leq l \leq n$$

et

$$\Xi(x) = \sup(x_1, \dots, x_n), \quad x \in \mathbb{R}^n.$$

Notons que, pour tout (i, j) de $T \times T$,

$$(2) \quad E|Z^\alpha(i) - Z^\alpha(j)|^2 = \alpha d_X^2(i, j) + (1-\alpha) d_Y^2(i, j) \\ = \gamma_\alpha(i, i) + \gamma_\alpha(j, j) - 2\gamma_\alpha(i, j);$$

et, grâce à l'hypothèse (1.5.1),

$$(3) \quad \frac{d}{d\alpha} E|Z^\alpha(i) - Z^\alpha(j)|^2 = d_X^2(i, j) - d_Y^2(i, j) \geq 0.$$

D'autre part, par définition,

$$J(\alpha) = \int_{\mathbb{R}^n} (\Xi(x) - \sum_l C_l x_l)^2 f_{\Gamma_\alpha}(x) dx;$$

ainsi

$$J'(\alpha) = \int_{\mathbb{R}^n} (\Xi(x) - \sum_l C_l x_l)^2 \frac{df_{\Gamma_\alpha}}{d\alpha}(x) dx + 2 \sum_{1 \leq k \leq n} \frac{dC_k}{d\alpha} E(Z^\alpha(k) \mathbf{P}_{H_{Z^\alpha}}^\perp(Z^\alpha(\sigma)));$$

et donc

$$(4) \quad J'(\alpha) = \int_{\mathbb{R}^n} (\Xi(x) - \sum_l C_l x_l)^2 \frac{df_{\Gamma_\alpha}}{d\alpha}(x) dx.$$

Mais, grâce à un lemme de Slepian ([13] ou [2, p. 286]),

$$\frac{df_{\Gamma_\alpha}}{d\alpha} = \frac{1}{2} \sum_{1 \leq i, j \leq n} \frac{\partial^2}{\partial x_i \partial x_j} (f_{\Gamma_\alpha}) \cdot \frac{d\gamma_\alpha(i, j)}{d\alpha}.$$

Par suite

$$(5) \quad J'(\alpha) = \frac{1}{2} \sum_{1 \leq i, j \leq n} \left\langle \frac{\partial^2}{\partial x_i \partial x_j} (\Xi - \sum_l C_l x_l)^2, f_{\Gamma_\alpha} \right\rangle \frac{d\gamma_\alpha(i, j)}{d\alpha}.$$

Mais, si $1 \leq i, j \leq n$;

$$\begin{aligned} \frac{1}{2} \left\langle \frac{\partial^2}{\partial x_i \partial x_j} (\Xi - \sum_l C_l x_l)^2, f_{\Gamma_\alpha} \right\rangle &= \left\langle \frac{\partial^2 \Xi}{\partial x_i \partial x_j}, (\Xi - \sum_l C_l x_l) f_{\Gamma_\alpha} \right\rangle \\ &\quad + \int_{\mathbb{R}^n} \left(\frac{\partial \Xi}{\partial x_i} - C_i \right) \left(\frac{\partial \Xi}{\partial x_j} - C_j \right) f_{\Gamma_\alpha}(x) dx; \end{aligned}$$

et comme

$$\sum_{1 \leq i \leq n} \frac{1}{2} \left\langle \frac{\partial^2}{\partial x_i \partial x_j} (\Xi - \sum_l C_l x_l)^2, f_{\Gamma_\alpha} \right\rangle = 0, \quad j=1, \dots, n$$

et

$$\int_{\mathbb{R}^n} \left(\frac{\partial \Xi}{\partial x_i} - C_i \right) \left(\frac{\partial \Xi}{\partial x_j} - C_j \right) f_{\Gamma_\alpha} dx = -C_i C_j, \text{ si } 1 \leq i < j \leq n,$$

nous en déduisons (avec l'aide de (2)):

$$J'(\alpha) = \sum_{1 \leq i < j \leq n} \frac{d}{d\alpha} E |Z^\alpha(i) - Z^\alpha(j)|^2 \left(C_i C_j + \left\langle \frac{-\partial^2 \Xi}{\partial x_i \partial x_j}, (\Xi - \sum_l C_l x_l) f_{\Gamma_\alpha} \right\rangle \right),$$

c'est-à-dire (1).

Par suite, compte tenu de (3), $J'(\alpha)$ est positif sur $[0, 1]$. D'où le théorème.

(1.7) *Remarque.* Nous ignorons si les conclusions du théorème (1.5) restent vraies avec p entier > 2 . Nous ne savons pas aussi si

$$\int_{T \times T} d_X^2(s, t) d(\mu_X \otimes \mu_X)(s, t)$$

est fonction croissante de la distance d_X du processus X .

II. Expression de $E(X^2(\sigma) - \gamma(\sigma, \sigma))$ quand $X = (X(1), \dots, X(n))$ est propre

Donnons tout d'abord un lemme technique.

(2.1) **Lemme.** *Supposons $X = (X(1), \dots, X(n))$ vecteur gaussien centré propre; et soit f_Γ sa densité. Soit aussi h la densité d'une mesure sur \mathbb{R}^n absolument continue (par rapport à la mesure de Lebesgue sur \mathbb{R}^n) telle que la distribution associée à h soit tempérée. Alors*

$$\mathbf{P}_{h_X}(h(X(1), \dots, X(n))) = \sum_{1 \leq k \leq n} s_k(h) X(k)$$

avec

$$s_k(h) = \left\langle \frac{\partial h}{\partial x_k}, f_\Gamma \right\rangle = E \left[\left(\sum_l \tilde{\gamma}(k, l) X(l) \right) h(X(1), \dots, X(n)) \right],$$

où $(\tilde{\gamma}(k, l))_{k, l}$ est la matrice inverse de la matrice de covariance Γ de X .

Preuve. Elle est simple; en effet, comme $(\sum_l \tilde{\gamma}(k, l) X(l); 1 \leq k \leq n)$ est la base de H_X duale de la base $(X(k); 1 \leq k \leq n)$ de H_X ,

$$s_k(h) = E \left[\left(\sum_l \tilde{\gamma}(k, l) X(l) \right) h(X(1), \dots, X(n)) \right], \quad k = 1, \dots, n;$$

et donc

$$s_k(h) = \left\langle h, -\frac{\partial f_r}{\partial x_k} \right\rangle = \left\langle \frac{\partial h}{\partial x_k}, f_r \right\rangle, \quad \text{CQFD.}$$

(2.2) *Remarque.* a) Trivialement, pour $k = 1, \dots, n$

$$E(h(X(1), \dots, X(n)) X(k)) = E(\mathbf{P}_{H_X}(h(X(1), \dots, X(n)) X(k))) = \sum_{1 \leq i \leq n} \gamma(i, k) s_i(h);$$

et on retrouve en particulier la formule (2.1.3) de Fernique dans [7].

b) Pour $i = 1, \dots, n$

$$\mathbf{P}_{H_X}(1_{\{\sigma_X = i\}}) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \sum_{k \neq i} \frac{X(i) - X(k)}{d_X(i, k)} P(\{\sigma_X = i\} | X(k) = X(i));$$

car, en posant $\Xi(x) = \sup(x_1, \dots, x_n)$, nous avons

$$\mathbf{P}_{H_X}(1_{\{\sigma_X = i\}}) = \sum_{1 \leq k \leq n} \left\langle \frac{\partial^2 \Xi}{\partial x_i \partial x_k}, f_r \right\rangle X(k).$$

Le lemme (2.1) permet d'ailleurs de retrouver le lemme (2.1) de Fernique [7], qui donne en particulier le

(2.3) **Lemme** [7]. *Supposons toujours $(X(1), \dots, X(n))$ propre; alors, pour $f(x) = x^n$ avec n entier et pour tout s de T ,*

$$(2.3.1) \quad E([X(s) f(X(s)) - f'(X(s)) \gamma(s, s)] 1_{\{\sigma = s\}}) \\ = \sum_{t \neq s} \frac{\gamma(s, s) - \gamma(s, t)}{\sqrt{2\pi} d_X(s, t)} E(f(Y_{st}(s)) 1_{\{\sigma_{Y_{st}} = s\}});$$

$$(2.3.2) \quad E(X(\sigma) f(X(\sigma)) - f'(X(\sigma)) \gamma(\sigma, \sigma)) \\ = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \sum_{1 \leq s < t \leq n} d_X(s, t) E[f(Y_{st}(s)) 1_{\{\sigma_{Y_{st}} = s\}}],$$

avec $Y_{st}(s) = X(s) - E(X(s) | X(s) - X(t))$.

[(2.3.1) ne fait que traduire l'identité

$$E(X(s) f(X(s)) 1_{\{\sigma = s\}}) = E(X(s) \mathbf{P}_{H_X}(f(X(s)) 1_{\{\sigma = s\}}))]$$

Avec l'aide ce lemme et en posant

$$(2.4.1) \quad M_2(X) = E(X^2(\sigma) - \gamma(\sigma, \sigma)),$$

nous allons établir le

(2.4) **Théorème.** Supposons que n est un entier ≥ 3 et que $X = (X(1), \dots, X(n))$ est un vecteur gaussien centré propre. Alors :

$$(2.4.2) \quad M_2(X(1), X(2)) = 0;$$

$$(2.4.3) \quad M_2(X(1), X(2), X(3)) = \frac{1}{2\pi} |\det(X(1) - X(2), X(1) - X(3))|;$$

$$(2.4.4) \quad M_2(X(1), \dots, X(n)) \\ = \sum_{1 \leq i < j < k \leq n} M_2(X(i), X(j), X(k)) \\ \cdot P(\sup_l (X(l) - X(i)) \leq 0 | X(i) = X(j) = X(k)).$$

Preuve. En utilisant la formule (2.3.2) du lemme (2.3) avec $f(x) = x$, nous obtenons

$$M_2(X) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \sum_{1 \leq s < t \leq n} d_X(s, t) E(Y_{st}(s) 1_{\{\sigma_{Y_{st}} = s\}}),$$

avec

$$Y_{st}(u) = X(u) - E(X(u) | X(s) - X(t)); \quad u = 1, \dots, n.$$

Mais, pour tout (s, t) tel que $1 \leq s < t \leq n$, la matrice de covariance du vecteur gaussien centré

$$(Y_{st}(u), u \in T \setminus \{t\})$$

est aussi régulière; ainsi, nous pouvons à nouveau appliquer le lemme (2.3.1) avec $f \equiv 1$:

$$E(Y_{st}(s) 1_{\{\sigma_{Y_{st}} = s\}}) = \sum_{\substack{l \neq s, t \\ 1 \leq l \leq n}} \frac{\gamma_{Y_{st}}(s, s) - \gamma_{Y_{st}}(s, l)}{\sqrt{2\pi} d_{Y_{st}}(s, l)} P(\sup_v Z_{stl}(v) = Z_{stl}(s))$$

avec, pour tout u de T ,

$$Z_{stl}(u) = Y_{st}(u) - E(Y_{st}(u) | Y_{st}(s) - Y_{st}(l));$$

notons que, pour tout u de T ,

$$Z_{stl}(u) = X(u) - E(X(u) | X(s) - X(t), X(s) - X(l)).$$

D'où, si $n = 3$,

$$M_2(X(1), X(2), X(3)) = \frac{1}{2\pi} \sum_{\substack{l \neq s, t \\ 1 \leq s < t \leq 3}} d_X(s, t) \frac{\gamma_{Y_{st}}(s, s) - \gamma_{Y_{st}}(s, l)}{d_{Y_{st}}(s, l)};$$

c'est-à-dire

$$M_2(X(1), X(2), X(3)) = \frac{1}{2\pi} |\det(X(1) - X(2), X(1) - X(3))|,$$

compte tenu du théorème 3.2 de Fernique [7] ou encore compte tenu du lemme (3.8) à venir; et si $n \geq 3$, nous avons aussi

$$M_2(X) = \sum_{1 \leq s < t < l \leq n} M_2(X(s), X(t), X(l)) \\ \cdot P(\sup_u (X(u) - X(s)) = 0 | X(s) = X(t) = X(l)).$$

D'où le théorème.

Une conséquence triviale du théorème (2.4) est le

(2.5) **Corollaire.** Soit n un entier ≥ 3 et $X = (X(1), \dots, X(n))$ un vecteur gaussien centré propre; donc X admet la représentation

$$(2.5.1) \quad X(i) = \sum_{1 \leq k \leq m} A_k(i) \mu_k \quad i = 1, \dots, n,$$

avec (μ_1, \dots, μ_m) vecteur gaussien normal et $A(1), \dots, A(n)$ points de \mathbb{R}^m . Et

$$M_2(X(1), X(2), X(3)) = \frac{1}{\pi} \text{Aire}(A(1), A(2), A(3)),$$

$$M_2(X) = \frac{1}{\pi} \sum_{1 \leq i < j < k \leq n} \text{Aire}(A(i), A(j), A(k)) \gamma_{\mathbb{R}^m} \{x; \sup_l (\mathfrak{P}_{ijk}^\perp(x) | \overrightarrow{A(i)A(j)} \overrightarrow{A(i)A(k)}) \leq 0\},$$

avec \mathfrak{P}_{ijk} projecteur orthogonal de \mathbb{R}^m sur l'espace vectoriel engendré par $\overrightarrow{A(i)A(j)}$ et $\overrightarrow{A(i)A(k)}$ et avec $\gamma_{\mathbb{R}^m}$ probabilité gaussienne normale sur \mathbb{R}^m .

(Dans (2.5.1), on peut prendre $m = n - 1$.)

Le lecteur familiarisé avec la notion de volumes mixtes (au sens de [1] par exemple) verra immédiatement que, à un coefficient près, $M_2(X)$, c'est-à-dire $E(X^2(\sigma) - \gamma(\sigma, \sigma))$, est « un » volume mixte de l'enveloppe convexe K des n points $A(1), \dots, A(n)$ de \mathbb{R}^m . Cependant pour expliciter ce résultat (proposition (3.6)) nous avons besoin d'introduire des définitions; ce sera l'objet du début du paragraphe suivant.

III. $k^{\text{ièmes}}$ épaisseurs dans un Hilbert et interprétation géométrique de $E(X^2(\sigma) - \gamma(\sigma, \sigma))$

Dans tout ce qui suit, H est un Hilbert réel et \mathfrak{S}_H sa boule unité; \mathcal{K}_H désignera la classe des compacts convexes de H ; et si H est de dimension finie, λ_H désignera la mesure de Lebesgue sur H ; on pose aussi

$$(3.0) \quad V_n = \lambda_{\mathbb{R}^n}(\mathfrak{S}_{\mathbb{R}^n}) = \frac{\pi^{n/2}}{\Gamma\left(\frac{n}{2} + 1\right)} \quad (n \in \mathbb{N}^*).$$

Tout d'abord, rappelons un résultat bien connu sur les compacts convexes de dimension finie:

(3.1) **Lemme** (Formule de Steiner-Minkowski) [1]. Supposons H de dimension finie m . Alors il existe $m+1$ applications croissantes W_k^H , $0 \leq k \leq m$ de \mathcal{K}_H dans $[0, \infty[$ telles que, pour tout réel $\varepsilon > 0$ et tout K de \mathcal{K}_H ,

$$(3.1.1) \quad \lambda_H(K + \varepsilon \mathfrak{S}_H) = \sum_0^m \binom{m}{k} W_k^H(K) \varepsilon^k;$$

(et donc $W_0^H(K) = \lambda_H(K)$ et $W_m^H(K) = V_m$); de plus les W_k^H , $0 \leq k \leq m$, sont continues sur \mathcal{K}_H muni de la distance de Hausdorff.

Nous en déduisons facilement la

(3.2) **Proposition et définition.** Soit H un Hilbert et $\phi(H)$ la classe des sous-espaces vectoriels de dimension finie de H . Alors, pour tout entier $k \geq 0$ et pour tout compact convexe K de H de dimension finie, les réels ≥ 0

$$\binom{\dim N}{k} \frac{W_{\dim N - k}^N(K)}{V_{\dim N - k}}, \quad N \in \phi(H), N \supset K, \dim N \geq k,$$

sont tous égaux entre eux; leur valeur commune sera notée $h_k^H(K)$ ou $h_k(K)$ et sera appelée $k^{\text{ième}}$ épaisseur de K dans H . En particulier $h_0 \equiv 1$; $h_k(K)$ est nul si $k > \dim K$; et $h_k(K)$ est strictement positif si l'entier k est inférieur ou égal à $\dim K$.

Ce résultat est facile à vérifier et est bien connu (cf. par exemple Hadwiger [10, p. 215] ou Dieudonné [3, Ch. XVI, § 26, exercice 7]).

Comme les $h_k, k > 0$, sont trivialement croissantes sur la classe des compacts convexes de dimension finie de H , nous pouvons prolonger les fonctions h_k à la classe des convexes fermés K de H comme suit:

(3.3) *Définition.* Etant donné un Hilbert H , un entier $k > 0$ et une partie convexe fermée K de H , on pose

$$h_k(K) = \sup \{h_k(C); C \subset K; C \in \mathcal{K}_H; \dim C < \infty\};$$

et le nombre $h_k(K)$ est encore appelé $k^{\text{ième}}$ épaisseur de K (dans H).

Trivialement, compte tenu du lemme (3.1), les applications $h_k, k > 0$, sont positives, croissantes, invariantes par translation et positivement k -homogène sur la famille des convexes fermés de H .

(3.4) *Remarque.* $h_1(K)$ est l'épaisseur mixte de K introduite par Sudakov dans [14].

Notons que:

(3.5.1) Si \mathfrak{S}_n est la boule unité de \mathbb{R}^n et si $1 \leq k \leq n$,

$$h_k(\mathfrak{S}_n) = \binom{n}{k} \frac{V_n}{V_{n-k}}$$

(et donc $h_1(\mathfrak{S}_n) = \frac{nV_n}{V_{n-1}}$ et $h_2(\mathfrak{S}_n) = (n-1)\pi$).

(3.5.2) Si K est un compact convexe de \mathbb{R}^n de dimension k , $h_k(K)$ est le volume k -dimensionnel de K et $h_{k-1}(K)$ est la $\frac{1}{2}$ aire $(k-1)$ -dimensionnelle de K .

Et, pour un polytope, nous avons le

(3.5) **Lemme.** Soit H un Hilbert de dimension finie ou non, γ_H la mesure cylindrique gaussienne normale sur H ; soit aussi K un polytope arbitraire de H de sommets p_1, \dots, p_m . Alors, pour tout entier k de $[1, \dim K[$,

$$h_k(K) = \sum_{\substack{\text{Face de } K \\ \dim F = k}} \text{Vol}_k(F) \gamma_H \{x; x \in H; \sup_{1 \leq i \leq m} (\mathbf{P}_F^\perp(x) | p_i - p_i) \leq 0\},$$

où p_i est un sommet de F , \mathbf{P}_F la projection orthogonale de H sur l'espace vectoriel E_F (de dimension k) associé à la variété linéaire engendrée par F et où $\text{Vol}_k(F)$ est le volume k -dimensionnel de la face F .

Preuve. Nous pouvons supposer que 0 appartient à K ; et soit N le sous-espace vectoriel de H engendré par K .

Il est bien connu que, pour tout entier k de $[1, \dim K]$,

$$h_k(K) = \sum_{\substack{F \text{ face de } K \\ \dim F = k}} \text{Vol}_k(F) \frac{\text{Vol}_{n-k}(K_F \cap \mathfrak{S}_{N \ominus E_F})}{V_{n-k}},$$

avec $n = \dim K$; et où K_F est le cône des normales extérieures à $\mathbf{P}_F^\perp(K - p_i)$ au point 0 avec p_i sommet de F :

$$K_F = \{x; x \in H; \sup_{1 \leq j \leq m} (x | \mathbf{P}_F^\perp(p_j - p_i)) \leq 0\}$$

(cône qui est bien indépendant du choix du sommet p_i de F). Mais

$$\frac{\text{Vol}_{n-k}(K_F \cap \mathfrak{S}_{N \ominus E_F})}{V_{n-k}} = \gamma_{N \ominus E_F}(K_F \cap (N \ominus E_F)) = \gamma_H(K_F).$$

D'où le lemme.

Nous en déduisons immédiatement une interprétation géométrique de $E(X^2(\sigma) - \gamma(\sigma, \sigma))$ dans le cas où $X = (X(1), \dots, X(n))$ est propre:

(3.6) **Proposition.** *Les hypothèses étant celles du Corollaire (2.5), nous avons*

$$(3.6.1) \quad E(X^2(\sigma) - \gamma(\sigma, \sigma)) = \frac{1}{\pi} h_2(\text{conv}\{A(i); 1 \leq i \leq n\}).$$

Plus généralement, nous avons la

(3.6') **Proposition.** *Toujours sous les hypothèses du Corollaire (2.5) et pour tout entier k de $[2, n-1]$, l'enveloppe convexe K des points $A(i)$, $1 \leq i \leq n$, de \mathbb{R}^m vérifie*

$$(3.6.2) \quad \frac{k!}{(\sqrt{2\pi})^k} h_k(K) = E(X(\sigma)^k) - \sum_0^{k-2} (k-i-1) \rho_k(i);$$

où, pour $i=0$,

$$\rho_k(0) = \sum_{1 \leq i \leq n} \gamma(i, i) E(X(i)^{k-2} 1_{\{\sup_t X(t) = X(i)\}});$$

et, pour i dans $[1, k-2]$,

$$\rho_k(i) = \frac{1}{(\sqrt{2\pi})^i} \sum_{\substack{J \subset T \\ \text{card } J = i+1}} |\det(X(s) - X(t); t \in J \setminus \{s\})| E((Z_J^{(k)})^2).$$

$$E[(Z_J^{(k)})^{k-2-i} 1_{\{\sup_t X(t) = Z_J^{(k)}\}} | X(s) - X(t) = 0; t \in J \setminus \{s\}],$$

avec s dans J , $Z_J^{(k)} = \mathbf{P}_J^\perp(X(s))$ et \mathbf{P}_J le projecteur orthogonal de $L^2(\Omega, \mathcal{F}, P)$ sur l'espace vectoriel E_J engendré par les $X(s) - X(t)$, $t \in J \setminus \{s\}$.

(3.7) *Remarque.* Malheureusement nous ne pouvons rien dire sur le terme

$$\sum_0^{k-2} (k-i-1) \rho_k(i)!$$

Preuve (Esquisse). (3.6.2) s'obtient par récurrence en utilisant les lemmes (2.3), (3.5) et le lemme suivant.

(3.8) **Lemme.** Soit m un entier ≥ 2 et $X=(X(1), \dots, X(m))$ un vecteur gaussien centré propre; notons E_X la variété linéaire engendrée par les points $X(1), \dots, X(m)$ de $L^2(\Omega, \mathcal{F}, P)$ et Z la projection orthogonale de l'origine sur E_X . Alors, en posant $T=\{1, \dots, m\}$ et

$$V(X)=|\det(X(1)-X(2), \dots, X(1)-X(m))|,$$

nous avons

$$(3.8.1) \quad V(X)=\sum_{1 \leq k \leq m} V(X(i); i \in T \setminus \{k\}) \delta_k$$

où le module de δ_k est égal à la distance de Z à l'hyperplan E_k de E_X engendré par les $X(i), i \in T \setminus \{k\}$; et où le signe de δ_k est positif ou négatif selon que Z et $X(k)$ sont du même côté de cet hyperplan ou non. Plus précisément, si $1 \leq k \leq m$,

$$(3.8.2) \quad \delta_k = \frac{E[X(i) Q_k^\perp(X(i) - X(k))]}{\sqrt{E[(Q_k^\perp(X(i) - X(k)))^2]}}$$

où Q_k est le projecteur orthogonal de $L^2(\Omega, \mathcal{F}, P)$ sur le sous-espace vectoriel de $L^2(\Omega, \mathcal{F}, P)$ associé à la variété linéaire E_k .

Preuve. Comme $V(X)/(m-1)!$ est égal au volume $(m-1)$ -dimensionnel du $(m-1)$ -simplexe S de $L^2(\Omega, \mathcal{F}, P)$ engendré par $X(1), \dots, X(m)$, (3.8.1) est une conséquence immédiate d'un théorème bien connu d'analyse convexe (voir par exemple le théorème (3.7) de [5]).

D'autre part, comme

$$E[X(i) Q_k^\perp(X(i) - X(k))] = E[Q_k^\perp(X(i) - Z) Q_k^\perp(X(i) - X(k))],$$

nous en déduisons facilement (3.8.2). D'où le lemme.

Maintenant nous désirons supprimer l'hypothèse « X propre» intervenant dans la proposition (3.6); et même nous désirons nous passer de l'hypothèse T fini. Pour cela nous avons besoin de la proposition suivante.

(3.9) **Proposition.** Soit H un Hilbert. Alors:

(1) Pour tout entier $k > 0$ et tout sous-espace N de H de dimension finie, la restriction de h_k à la classe des parties compactes convexes de N est continue (pour la distance de Hausdorff);

(2) Pour toute partie convexe fermée K de H et tout entier $k > 0$, on a

$$(3.9.1): \quad h_k(K) = \sup \{h_k(P); P \subset K; P \text{ polytope}\};$$

et plus généralement, si D est une partie de K dont l'enveloppe convexe fermée coïncide avec K ,

$$(3.9.2) \quad h_k(K) = \sup \{h_k(\text{conv}(I)); I \subset D; I \text{ fini}\}.$$

Preuve. (1) résulte immédiatement du lemme (3.1); (3.9.1) s'en déduit immédiatement compte tenu du fait que tout compact convexe K de dimension finie (dans H) peut être approché (pour la distance de Hausdorff) par des polytopes contenus dans K . Par contre (3.9.2), qui est bien connu dans le cas $k=1$ [2, p. 260], est plus long à montrer; et le lecteur trouvera la preuve de (3.9.2) en appendice; le lecteur peut cependant noter dès maintenant que:

$$(3.9.3) \quad \sup\{h_k(\text{conv}(I)); I \subset D; I \text{ fini}\} = \sup\{h_k(P); P \subset \text{conv}(D); P \text{ polytope}\}.$$

Grâce à la partie (1) de la proposition 3.9, nous allons obtenir le

(3.10) **Théorème.** Soit $X=(X(1), \dots, X(n))$ un vecteur gaussien centré propre ou non. Donc X admet la représentation

$$X(t) = \sum_{1 \leq k \leq m} A_k(t) \mu_k, \quad t=1, \dots, n,$$

avec (μ_1, \dots, μ_m) vecteur gaussien normal et $A(1), \dots, A(n)$ n points de \mathbb{R}^m . Alors, si K désigne l'enveloppe convexe des n points $A(1), \dots, A(n)$,

$$(3.10.1) \quad E(X^2(\sigma) - \gamma(\sigma, \sigma)) = \frac{1}{\pi} h_2(K)$$

et

$$(3.10.2) \quad E(X(\sigma)) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} h_1(K).$$

Preuve. (3.10.2) est bien connue [2]. Montrons donc (3.10.1); pour cela nous allons approcher le vecteur X par des vecteurs gaussiens centrés propres: considérons un vecteur gaussien normal $(A(1), \dots, A(n))$ indépendant de $(X(1), \dots, X(n))$ et soit, pour tout réel $\varepsilon > 0$, le vecteur gaussien centré

$$X_\varepsilon = (X(1) + \varepsilon A(1), \dots, X(n) + \varepsilon A(n)).$$

Comme X_ε est propre, il résulte de la proposition (3.6) que

$$M_2(X_\varepsilon) = E(X_\varepsilon(\sigma_\varepsilon) - \gamma_X(\sigma_\varepsilon, \sigma_\varepsilon)) = \frac{1}{\pi} h_2(K_\varepsilon),$$

avec K_ε enveloppe convexe des n points

$$A^\varepsilon(t) = (A_1(t), \dots, A_m(t), \underbrace{0, \dots, 0}_t, \varepsilon, 0, \dots), \quad t=1, \dots, n$$

de \mathbb{R}^{m+n} . Mais quand ε tend vers zéro, K_ε converge (pour la distance de Hausdorff δ de \mathbb{R}^{m+n}) vers K , car $\delta(K_\varepsilon, K) \leq \varepsilon$; et, compte tenu du caractère gaussien de X et A , $M_2(X_\varepsilon)$ converge vers $M_2(X)$. D'où

$$M_2(X) = E(X^2(\sigma) - \gamma(\sigma, \sigma)) = \frac{1}{\pi} h_2(K).$$

Et le théorème est démontré.

Compte tenu de la remarque (3.5.2), nous retrouvons ainsi les théorèmes (3.1) et (3.2) de Fernique de [7]:

(3.10.3) Si le rang de X est égal à 2, $\pi E(X^2(\sigma) - \gamma(\sigma, \sigma))$ est égale à l'aire de K ;

(3.10.4) Si le rang de X est égal à 3, $2\pi(E(X^2(\sigma) - \gamma(\sigma, \sigma))$ est égale à l'aire latérale de K .

(3.11) *Remarque.* Pour tout k tel que $A(k)$ est sommet de K , le nombre $P(\sigma_X = k)$ est égal à l'angle externe $\psi(A(k), K)$ (au sens de [9, p. 308]) du polytope K au sommet $A(k)$; le point I de \mathbb{R}^m tel que

$$\sum_{1 \leq k \leq n} P(\sigma_X = k) \overrightarrow{IA(k)},$$

est alors le point de Steiner de K (au sens de [12]); et

$$\frac{1}{2} \int d_X(i, j) d\mu \otimes \mu(i, j) = \sum_{M \text{ sommet de } K} \|\overrightarrow{IM}\|^2 \psi(M, K).$$

Introduisons maintenant la

(3.12) *Définition.* Soit $(X(t))_{t \in T}$ un processus gaussien centré avec T arbitraire; et soit $\phi(T)$ la famille des parties finies de T . Alors, pour tous I, J de $\phi(T)$ tels que $I \subset J$,

$$M_2(X(t); t \in I) \leq M_2(X(t); t \in J);$$

et donc la suite généralisée $(M_2(X(t); t \in I))_{I \in \phi(T)}$ admet une limite finie ou non (mais ≥ 0); cette limite sera encore notée $M_2(X(t); t \in T)$.

Alors, compte tenu de la proposition (3.9.2) et du théorème (3.10), nous obtenons immédiatement le

(3.13) **Théorème.** Soit $(X(t))_{t \in T}$ un processus gaussien centré avec T arbitraire. Alors:

$$(3.13.1) \quad M_2(X(t); t \in T) = \frac{1}{\pi} h_2(K),$$

où K est l'enveloppe convexe fermée dans $L^2(\Omega, \mathcal{F}, P)$ de l'ensemble des points $X(t)$, $t \in T$ de $L^2(\Omega, \mathcal{F}, P)$.

(3.14) *Remarque.* Si, dans le théorème (3.13), $X = (X(t))_{t \in T}$ est de rang fini m , X admet la représentation

$$X(t) = \sum_{i=1}^m A_i(t) \mu_i, \quad t \in T$$

avec (μ_1, \dots, μ_m) vecteur gaussien normal.

Si C désigne l'enveloppe convexe fermée des points

$$A(t) = (A_i(t))_{1 \leq i \leq m}, \quad t \in T,$$

de \mathbb{R}^m , I le point de Steiner de C , H la fonction d'appui de $C - I$:

$$H(\tilde{x}) = \sup_{M \in C} (\overrightarrow{IM} | \tilde{x}), \quad \text{si } \tilde{x} \in \mathbb{R}^m;$$

et si C est suffisamment lisse,

$$\left(\frac{1}{2} \int_J d_{X_J}(s, t) d\mu_{X_J} \otimes d\mu_{X_J}(s, t)\right)_{J \in \phi(T)}$$

(avec $X_J = (X(j), j \in J)$) converge vers

$$\int_{\Sigma_m} \sum_{1 \leq k \leq m} \left(\frac{\partial \mathbf{H}}{\partial x_k}(\tilde{u}) \right)^2 d\sigma_m(\tilde{u}),$$

où σ_m désigne encore la mesure de Haar normalisée sur la sphère unité Σ_m de \mathbb{R}^m ; et

$$h_2(K) = \pi \int_{\Sigma_m} \left(\sum_{1 \leq k \leq m} \frac{\partial^2 \mathbf{H}}{\partial^2 x_k}(\tilde{u}) H(\tilde{u}) \right) d\sigma_m(\tilde{u}).$$

IV. Autres propriétés des k -épaisseurs

Tout d'abord, nous avons la

(4.1) **Proposition.** *Soit H un Hilbert de dimension infinie et K un compact convexe de H . Alors les propriétés suivantes sont équivalentes :*

- (1) K est un G.B. ensemble (au sens de [4]);
- (2) il existe un entier $k \geq 1$ tel que $h_k(K) < \infty$;
- (3) pour tout entier $k \geq 1$, $h_k(K)$ est fini.

Pour montrer cette proposition, nous avons besoin du

(4.2) **Lemme.** *Pour tout compact convexe K de H et tout entier $k \geq 1$,*

$$(4.2.1) \quad h_k^2(K) \geq \frac{k+1}{k} h_{k-1}(K) h_{k+1}(K);$$

en particulier

$$(4.2.2) \quad h_k(K) \leq \frac{1}{k!} (h_1(K))^k.$$

(4.3) *Remarque.* Comme pour tout compact convexe K de H de dimension infinie les $h_k(K)$, $k \in \mathbb{N}$, sont tous strictement positifs, (4.2.1) n'est pas ambiguë: on ne peut avoir la forme « indéterminée » $0 \cdot \infty$ dans le membre de droite de (4.2.1).

Preuve du lemme (4.2). Soit $k \geq 1$ fixé arbitrairement.

Notons qu'il suffit de montrer (4.2.1) et (4.2.2) avec K compact convexe de dimension finie.

Montrons donc (4.2.1) avec K de dimension finie. (4.2.1) est triviale si $\dim K < k+1$, car $h_{k+1}(K) = 0$. Supposons donc: $\dim K \geq k+1$.

Mais, conformément aux notations du lemme (3.1) et d'après l'inégalité de Fenchel-Alexandroff ([1, p. 92]; [10, p. 282]),

$$W_{n-k}^N \geq W_{n-k+1}^N W_{n-k-1}^N \quad (\text{sur } \mathcal{H}_N),$$

pour tout sous-espace vectoriel N de H de dimension finie $n \geq k+1$. Utilisant la définition de h_k , nous en déduisons que, pour $n = \dim K$ (et même pour tout

$n \geq \dim K$,

$$\begin{aligned} h_k(K) &\geq \frac{k+1}{k} \frac{(n-k+1)V_{n-k+1}V_{n-k-1}}{(n-k)(V_{n-k})^2} h_{k-1}(K) h_{k+1}(K) \\ &= \frac{k+1}{k} \frac{2\pi}{(n-k)(\alpha_{n-k})^2} h_{k-1}(K) h_{k+1}(K) \\ &\geq \frac{k+1}{k} h_{k-1}(K) h_{k+1}(K); \end{aligned}$$

où $\alpha_i = \int_0^\pi \sin^i \varphi \, d\varphi$ et $V_i = \frac{\pi^{i/2}}{\Gamma\left(\frac{i}{2} + 1\right)}$, si $i \in \mathbb{N}^*$.

Et (4.2.1) est démontrée.

Montrons maintenant (4.2.2) avec K de dimension finie. (4.2.2) est triviale si $h_k(K) = 0$; sinon les $h_i(K)$, $1 \leq i \leq k$ sont tous non nuls; par suite, grâce à (4.2.1), nous obtenons

$$\frac{i h_i(K)}{h_{i-1}(K)} \leq h_1(K), \quad \text{si } 1 \leq i \leq k.$$

D'où (4.2.2):

$$h_k(K) \leq \frac{1}{k!} (h_1(K))^k.$$

Et le lemme est démontré.

Preuve de la proposition (4.1). Bien entendu cette proposition est triviale si K est de dimension finie. Supposons donc K de dimension infinie; alors, d'après Sudakov [14] (cf. aussi [2]), K est un G.B. ensemble si et seulement si $h_1(K)$ est fini; donc

$$(3) \Rightarrow (1) \Rightarrow (2);$$

d'autre part, (2) implique (3) par le lemme (4.2), compte tenu de la remarque (4.3). D'où la proposition.

Donnons maintenant quelques autres résultats facilitant le calcul des $h_k(K)$ (et donc le calcul de $E(X(\sigma))$ et de $E(X^2(\sigma) - \gamma(\sigma, \sigma))$); ces résultats sont obtenus à partir de formules connues sur les volumes mixtes.

Tout d'abord, compte tenu du lemme (4.2) et du fait que

$$[E(X(\sigma))]^2 \leq E[(\mathbf{P}_{H^\perp}^\perp(X(\sigma)))^2],$$

nous obtenons

(4.4.1): Pour tout compact convexe K de H ,

$$h_2(K) \leq \frac{(h_1(K))^2}{2} \leq \pi \operatorname{diam}(K) + h_2(K).$$

D'autre part,

(4.4.2) [10, p. 215]. Si A et B sont deux compacts convexes de H tels que, pour tout (a, b) de $A \times B$, $(a|b)_H = 0$ alors, pour tout entier $k > 0$,

$$h_k(A+B) = \sum_{\substack{k'+k''=k \\ k' \geq 0, k'' \geq 0}} h_{k'}(A) h_{k''}(B);$$

en particulier:

$$(4.4.2') \quad h_2(A+B) = h_1(A) h_1(B) + h_2(A) + h_2(B).$$

Ensuite, d'après un résultat de Fenchel et Alexandroff (cité p. 249 de [10]),

(4.4.3) Les fonctions $K \rightarrow (h_k(K))^{1/k}$ sont *concaves* (et positivement homogènes) sur \mathcal{K}_H ; donc, pour tous compacts convexes K' et K'' de H ,

$$(h_k(K' + K''))^{1/k} \geq (h_k(K'))^{1/k} + (h_k(K''))^{1/k}.$$

Pour des compacts convexes de dimension finie, nous avons aussi

(4.4.4) (Formule de Kubota) [1]: Si H est de dimension finie n , alors, pour tout entier k de $]0, n[$ et tout compact convexe K de H ,

$$h_k(K) = \rho_{k,n} \int_{\Sigma_H} h_k(\mathbf{P}_{\tilde{u}}^\perp(K)) d\sigma_H(\tilde{u}),$$

où $\mathbf{P}_{\tilde{u}}$ désigne le projecteur orthogonal de H sur la droite engendrée par le vecteur \tilde{u} , σ_H la mesure de Haar normalisée sur la sphère Σ_H de H ; et

$$\rho_{k,n} = \frac{n \alpha_n}{(n-k) \alpha_{n-k}}, \quad \text{avec} \quad \alpha_i = \int_0^\pi \sin^i \varphi d\varphi, \quad i \in \mathbb{N}^*.$$

(4.4) *Remarque.* En itérant (4.4.4) nous obtenons

(4.4.4') Pour tout compact K de \mathbb{R}^n et pour tous entiers i, k tels que $1 \leq i \leq n-k$

$$h_k(K) = \beta_{k,n}^i \int_{S_{n,i}} h_k(\mathbf{P}_W^\perp(K)) d\sigma_n^i(W)$$

où σ_n^i est la mesure de Haar normalisée sur la variété de Stiefel réelle $S_{n,i}$ ([3, p. 67]), \mathbf{P}_W le projecteur orthogonal de \mathbb{R}^n sur le sous-espace vectoriel de \mathbb{R}^n (de dimension i) engendré par les vecteurs w_1, \dots, w_i de l'élément $W = (w_1, \dots, w_i)$ de $S_{n,i}$; de plus

$$\beta_{k,n}^i = \frac{h_k(\mathfrak{S}_n)}{h_k(\mathfrak{S}_{n-i})};$$

bien entendu on peut remplacer $S_{n,i}$ par la Grassmannienne réelle $G_{n,i}$ (cf [3, p. 68]) et σ_n^i par la mesure de Haar normalisée s_n^i sur $G_{n,i}$.

En particulier, on a

(4.4.4'') : si $n-k \geq 1$,

$$h_k(K) = \beta_{k,n-k}^n \int_{G_{n,n-k}} \text{Vol}_k(\mathbf{P}_E^\perp(K)) d s_n^{n-k}(E);$$

et si $n - k \geq 2$,

$$h_k(K) = \beta_{k,n}^{n-k-1} \int_{G_{n,n-k-1}} \text{Surf}_k(\mathbf{P}_E^\perp(K)) ds_n^{n-k-1}(E).$$

Enfin signalons que dans le cas d'un polytope, on a une formule du type Euler [Shephard, 11]:

(4.4.5) Si P est un polytope de H de dimension m , alors, pour tout entier k de $[0, m]$,

$$[(-1)^k - (-1)^m] h_k(P) = \sum_{j=0}^{m-1} (-1)^j \sum_{F_j \in \mathcal{F}_j} h_k(F_j),$$

où \mathcal{F}_j désigne la famille des j -faces de P .

Notons que la formule (4.4.5) dans le cas $k=0$ donne des précisions sur les cardinaux des \mathcal{F}_j .

Terminons cet article par la donnée de deux exemples:

(4.5.1) *Exemple.* Soit m un entier > 2 ; soit T_m un $(m-1)$ -simplexe de \mathbb{R}^m dont toutes les arêtes ont pour longueur un. Alors, d'après [2],

$$\sqrt{[\text{Log}_2 m]} \leq h_1(T_m) \leq 5\sqrt{\text{Log } 5m},$$

avec $[\text{Log}_2 m]$ partie entière de $\text{Log}_2 m$. Donc, par (4.4.1),

$$[\text{Log}_2 m] - \pi \leq h_2(T_m) \leq \frac{25}{2} \text{Log } 5m.$$

De plus, si I est le centre de T_m (et donc son point de Steiner),

$$\|I\vec{M}\| = \sqrt{\frac{m-1}{2m}},$$

pour tout sommet M de T_m .

(4.5.2) *Exemple.* Soit $(a_n)_n$ une suite de réels > 0 ; et soit, pour tout entier $m > 2$,

$$\exists_\infty^m = \left\{ (x_i)_{0 \leq i \leq m}; \sup_{i \leq m} \left| \frac{x_i}{a_i} \right| \leq 1 \right\}.$$

Alors

$$h_1(\exists_\infty^m) = 2(a_1 + \dots + a_m)$$

et

$$h_2(\exists_\infty^m) = 2 \sum_{\substack{i \neq j \\ 1 \leq i, j \leq m}} a_i a_j;$$

plus généralement, d'après (4.4.2), pour tout k de $[2, m[$:

$$h_k(\exists_\infty^m) = 2^k \sum_{\text{card } I = k} \prod_{i \in I} a_i.$$

V. Appendice

Preuve de la formule (3.9.2) de la proposition (3.9). Pour montrer cette formule (3.9.2), nous avons besoin des deux petits lemmes suivants.

(5.1) **Lemme.** (Formule dite aussi de Steiner-Minkowski). Soit H un Hilbert, K un compact convexe de H de dimension finie et N un sous-espace vectoriel de H de dimension finie contenant K . Si m désigne la dimension de N , nous avons alors, pour tout réel $\varepsilon > 0$ et tout entier k de $[0, m]$,

$$h_k(K + \varepsilon \mathfrak{S}_N) - h_k(K) = \sum_1^k \binom{k}{i} \tau_{k,m}(i) h_{k-i}(K) \varepsilon^i$$

avec

$$\tau_{k,m}(i) = \frac{\binom{m}{k}}{\binom{m}{k-i}} \cdot \frac{V_{m-k+i}}{V_{m-k}}$$

(\mathfrak{S}_N désigne la boule unité de N).

Pour la preuve de ce lemme, le lecteur pourra consulter Bonnesen et Fenchel [1] (ou Hadwiger [10, p. 214] ou Dieudonné [3, p. 176, exercice 7]).

(5.2) **Lemme.** Soit H un Hilbert et $(K_n)_n$ une suite de compacts convexes de H de dimension finie convergeant (au sens de la distance de Hausdorff) vers une partie compacte convexe K de H . Supposons de plus

$$\dim K < \infty \quad \text{et} \quad \sup_n (\dim(K_n)) < \infty.$$

Alors, pour tout entier $k > 0$, la suite $(h_k(K_n))_n$ converge vers $h(K)$.

Preuve. Ce lemme est bien connu quand les K_n sont tous contenus dans un certain sous-espace vectoriel de H de dimension finie (cf. partie (1) de la proposition (3.9)); ce lemme est aussi bien connu dans le cas $k=1$ [2, p. 261].

Soit k un entier > 0 arbitraire; si $k \geq k_0$ avec

$$k_0 = 1 + \dim K + \sup_n (\dim K_n),$$

le lemme est trivial puisque $h_k(K)$ et les $h_k(K_n)$, $n > 0$, sont alors nuls. Supposons maintenant $k < k_0$.

Par hypothèse, pour tout entier n , il existe un sous espace vectoriel H_n de H de dimension k_0 contenant K et K_n ; et, pour tout réel $\varepsilon > 0$, il existe un entier n_ε tel que, si $n \geq n_\varepsilon$,

$$K_n \subset K + \varepsilon \mathfrak{S}_{H_n} \quad \text{et} \quad K \subset K_n + \varepsilon \mathfrak{S}_{H_n}.$$

D'où

$$|h_k(K_n) - h_k(K)| \leq h_k(K + \varepsilon \mathfrak{S}_{H_n}) - h_k(K) + h_k(K_n + \varepsilon \mathfrak{S}_{H_n}) - h_k(K_n);$$

et, pour tout entier $j > 0$,

$$\sup_n h_j(K_n) < +\infty,$$

compte tenu du lemme (5.1) (et du fait que $h_j(K_n) \leq h_j(K + \mathfrak{S}_{H_n})$ si $n \geq n_1$). Enfin, en utilisant à nouveau le lemme (5.1), nous pouvons trouver un réel > 0 B indé-

pendant de n et de ε tel que

$$|h_k(K_n) - h_k(K)| \leq \varepsilon B, \quad \text{si } n \geq n_\varepsilon;$$

d'où le lemme.

Maintenant, *donnons la preuve de la formule* (3.9.2) de la proposition (3.9):

$$(3.9.2) \quad h_k(K) = \sup\{h_k(\text{conv}(I)); I \subset D; I \text{ fini}\}.$$

Il est immédiat maintenant que (3.9.2) est une conséquence de (3.9.1), compte tenu du lemme (5.2), de (3.9.3) et du fait que tout polytope P contenu dans K peut être approché (pour la distance de Hausdorff) par des polytopes P_k contenus dans $\text{conv}(D)$ et satisfaisant

$$\dim P_k \leq m,$$

où m est le nombre de sommets de P .

Références

1. Bonnesen, T., Fenchel, W.: Theorie der konvexen Körper. Berlin: Springer 1934
2. Chevet, S., Badrikian, A.: Mesures cylindriques, espaces de Wiener et fonctions aléatoires gaussiennes. Lecture Notes in Math. **379**. Berlin-Heidelberg-New York: Springer Verlag 1974
3. Dieudonné, J.: Eléments d'Analyse; tome 3. Cahiers Scientifiques; Fascicule XXXIII. Paris: Gauthier Villars 1970
4. Dudley, R.: The sizes of compact subsets of Hilbert space and continuity of Gaussian processes. J. Functional Analysis **1**, 290–330 (1967)
5. Eggleston, H. G.: Convexity. Vol. 47 of the Cambridge Tracts in Mathematics and Mathematical Physics (1969)
6. Fernique, X.: Minorations des fonctions aléatoires gaussiennes. Ann. Inst. Fourier. Grenoble **24**, 61–66 (1974)
7. Fernique, X.: Corps convexes et processus gaussiens de petit rang. [A paraître]
8. Fernique, X.: Régularité des trajectoires des fonctions aléatoires gaussiennes. Lecture Notes in Math. **480**. Berlin-Heidelberg-New York: Springer 1975
9. Grünbaum, A.: Convex polytopes. Wiley: Interscience 1967
10. Hadwiger, H.: Vorlesungen über Inhalt. Oberfläche und Isoperimetrie. Berlin-Göttingen-Heidelberg: Springer 1957
11. Shephard, G. C.: Euler type relations for convex polytopes. Proc. London Math. Soc. **18**, 597–606 (1968)
12. Shephard, G. C.: The Steiner point of a convex polytope. Canad. J. Math. **18**, 1294–1300 (1966)
13. Slepian, D.: The one sided Barrier Problem for Gaussian Noise. The Bell System Technical J. **41**, 463–501 (1962)
14. Sudakov, V. N.: Gaussian random processes and measures of solid angles in Hilbert space. Dokl. Akad. Nauk SSSR **197**, 43–45 (1971); ou Soviet Math. Dokl. **12**, 412–415 (1971)

Reçu le 20 février 1976