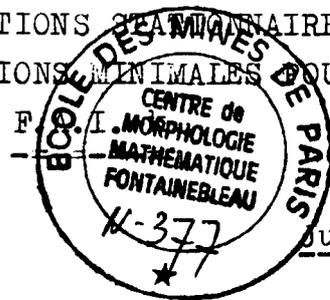


Fontainebleau

N-377

NOTE GEOSTATISTIQUE N° 125

REPRESENTATIONS SEAMINAIRES ET
REPRESENTATIONS MINIMALES POUR LES



G. MATHERON

juin 1974

NOTE GEOSTATISTIQUE N° 125

REPRESENTATIONS STATIONNAIRES ET REPRESENTATIONS MINIMALES

POUR LES F.A.I.-k

Si Z est une F.A.I.-k et $K(h)$ sa covariance généralisée, les représentations de Z admettent des covariances (ordinaires) non stationnaires de la forme :

$$\sigma(x,y) = K(x-y) + a_{\ell}(x) f^{\ell}(y) + a_{\ell}(y) f^{\ell}(x) + T_{\ell S} f^{\ell}(x) f^S(y)$$

où les fonctions a_{ℓ} et les coefficients $T_{\ell S}$ sont à peu près complètement indéterminés. Dans certaines applications (et en particulier si l'on cherche à définir quelque chose comme une F.A.I.-k (lognormale) on souhaite diminuer cette indétermination, ce qui revient à limiter la classe des représentations considérées comme admissibles. Par exemple, si Z admet des représentations localement stationnaires sur un support S donné, on pourrait se limiter à la classe des représentations stationnaires sur S à une dérive déterministe près. D'une manière générale, donc, on est conduit à rechercher, dans cet ensemble trop vaste de toutes les représentations de Z , des sous-ensembles de tailles plus maniables, caractérisés, si faire se peut, par une propriété simple. On peut penser à deux possibilités : la première est la stationnarité locale, déjà évoquée; la seconde est la minimalité (i.e. chercher les représentations $Y(x)$ minimisant $\text{Sup}_{x \in S} \|Y(x)\|$).

Les représentations minimales ont l'avantage de toujours exister, mais ne conduisent pas toujours à des propriétés simples. Les représentations stationnaires sont, de très loin, les plus agréables

à manier - malheureusement elles n'existent pas nécessairement. Le cas idéal serait celui d'une représentation à la fois stationnaire et minimale. On trouvera ci-dessous (mais seulement dans le cas des F.A.I.-0) une condition nécessaire et suffisante pour l'existence de cet oiseau rare.

1 - LES REPRESENTATIONS MINIMALES.

En toute généralité, posons-nous le problème suivant : soit S un espace compact, f^ℓ , $\ell = 0, 1, \dots, k$ $k+1$ fonctions continues sur S , $\Lambda_k(S)$ l'espace correspondant de combinaisons linéaires autorisées et Z une F.A.G. continue sur S , i.e. une application continue de Λ_k dans un espace L^2 . Les représentations de Z sont alors les F.A. de la forme $Y(x) = Y_0(x) + A_\ell f^\ell(x)$ ($x \in S$), où $Y_0(x)$ est l'une quelconques d'entre elles et les A_ℓ sont des éléments quelconques de L^2 .

1-1 - Existence des représentations minimales.

A toute représentation $Y(x)$, associons le nombre

$$B = \sup_{x \in S} \|Y(x)\|$$

(On a $B < \infty$, car S est compact et $Y(x)$ continue) et désignons par β la borne inférieure de B lorsque Y parcourt l'ensemble des représentations de Z , soit :

$$\beta = \inf_{A_\ell \in L^2} \sup_{x \in S} \|Y_0(x) + A_\ell f^\ell(x)\|$$

Cette borne inférieure β est atteinte, autrement dit, il existe des représentations $Y(x)$, que nous appellerons représentations

minimales, telles que $\text{Sup } \|Y(x)\| = \beta$.

En effet, soient $Y_n = Y_0 + A_\ell^n f^\ell$ une suite de représentations telles que $B_n \downarrow \beta$ ($B_n = \text{Sup } \|Y_n(x)\|$), et λ_ℓ des mesures sur S vérifiant $\int \lambda_\ell f^s = \delta_\ell^s$. On a :

$$A_\ell^n = \int \lambda_\ell (Y_n - Y_0)$$

et par suite $\|A_\ell^n\| \leq (B_0 + B_n) \int |\lambda_\ell|$ est bornée. On peut donc trouver une suite n_k telle que chaque suite $A_\ell^{n_k}$ converge faiblement dans L^2 vers une limite A_ℓ . Pour chaque $x \in S$, la suite $Y_{n_k}(x) = Y_0(x) + A_\ell^{n_k} f^\ell(x)$ converge donc faiblement vers $Y_0(x) + A_\ell f^\ell(x)$, et $\|Y_{n_k}(x)\| \leq B_{n_k}$ entraîne :

$$\|Y_0(x) + A_\ell f^\ell(x)\| \leq \underline{\lim} \|Y_{n_k}(x)\| \leq \beta$$

La représentation $Y(x) = Y_0(x) + A_\ell f^\ell(x)$ vérifie donc $\text{Sup } \|Y(x)\| \leq \beta$, c'est-à-dire $\text{Sup } \|Y(x)\| = \beta$ (puisque β est minimale). Autrement dit $Y(x)$ est une représentation minimale.

1-2 - Unicité et caractérisation de la représentation minimale si $k = 0$.

Si $k = 0$ (avec, comme d'habitude, $f^0 = 1$), les représentations de la F.A.G. Z sont de la forme $Y_0(x) + A_0$, $A_0 \in L^2$. Dans ce cas, il existe une et une seule représentation minimale.

En effet, soient Y_1 et Y_2 deux représentations minimales de la F.A.G.-0 Z. Pour tout $\alpha \in [0, 1]$ et $x \in S$, on a :

$$\|\alpha Y_1(x) + (1-\alpha)Y_2(x)\| \leq \alpha \|Y_1(x)\| + (1-\alpha)\|Y_2(x)\| \leq \beta$$

de sorte que $\alpha Y_1 + (1-\alpha)Y_2$ est encore une représentation minimale. Ceci implique l'existence d'un $x_0 \in S$ tel que :

$$\|\alpha Y_1(x_0) + (1-\alpha)Y_2(x_0)\| = \beta$$

ou, explicitement :

$$\alpha^2 \|Y_1(x_0)\|^2 + 2\alpha(1-\alpha) \langle Y_1(x_0), Y_2(x_0) \rangle + (1-\alpha)^2 \|Y_2(x_0)\|^2 = \beta^2$$

Mais on a aussi $\|Y_1(x_0)\| \leq \beta$, $\|Y_2(x_0)\| \leq \beta$ et, d'après l'inégalité de Schwarz, $\langle Y_1(x_0), Y_2(x_0) \rangle \leq \beta^2$. L'égalité ci-dessus implique donc :

$$\|Y_1(x_0)\|^2 = \|Y_2(x_0)\|^2 = \langle Y_1(x_0), Y_2(x_0) \rangle$$

soit $\|Y_1(x_0) - Y_2(x_0)\|^2 = 0$. On a donc $Y_1(x_0) = Y_2(x_0)$ et par suite $Y_1(x) = Y_2(x)$ pour tout x (puisque $Y_1(x) = Y_0(x) + A_1$ et $Y_2(x) = Y_0(x) + A_2$ ne diffèrent que par une V.A. indépendante de x). La représentation minimale est donc bien unique. Voici maintenant sa caractérisation :

La représentation minimale de la F.A.G.-0 Z est $Z(\delta_x - \lambda_0)$ où λ_0 réalise le minimum de $\sup_x \|Z(\delta_x - \lambda)\|$ lorsque λ parcourt l'ensemble des mesures positives sur S de somme unité.

Si $Y(x)$ est une F.A. continue sur S , l'ensemble des $Y(\lambda) = \int \lambda(dx) Y(x)$, où λ est une probabilité sur S , est convexe et fermé dans L^2 . (La convexité est évidente. D'autre part, S étant compact, de toute suite de probabilités λ_n on peut extraire une suite partielle λ_{n_k} convergeant étroitement vers une probabilité λ_0 , et la convergence étroite des λ_{n_k} entraîne la convergence forte

$Y(\lambda_{n_k}) \rightarrow Y(\lambda_0)$. Donc, si la suite $Y(\lambda_n)$ est convergente, sa limite est $Y(\lambda_0)$, et l'ensemble des $Y(\lambda)$ est fermé). Soit alors μ la probabilité telle que $Y(\mu) = \int_{\mu}(dx) Y(x)$ soit la projection de 0 sur cet ensemble convexe et fermé. $Y(\mu)$ est caractérisé par $\langle Y(\lambda), Y(\mu) \rangle \geq \|Y(\mu)\|^2$ pour tout λ , ou, ce qui est équivalent, par :

$$\langle Y(x), Y(\mu) \rangle \geq \|Y(\mu)\|^2 \quad \forall x \in S$$

Ceci est encore équivalent à :

$$\|Y(x) - Y(\mu)\|^2 \leq \|Y(x)\|^2 - \|Y(\mu)\|^2$$

Par suite, si $Y(x)$ est la représentation minimale de Z , on a nécessairement $Y(\mu) = 0$. Il en résulte $Y(x) = Y(x) - Y(\mu) = Z(\delta_x - \mu)$: la représentation minimale est bien de la forme indiquée. Pour toute autre probabilité λ , on a par définition $\text{Sup}_x \|Z(\delta_x - \lambda)\| \geq \beta = \text{Sup}_x \|Z(\delta_x - \mu)\|$, ce qui achève la démonstration.

Bien que la représentation minimale soit unique, il n'en est pas nécessairement de même de la probabilité λ_0 sur S (car $Z(\lambda - \lambda') = 0$ pour deux probabilités λ et λ' n'entraîne $\lambda = \lambda'$ que si la covariance généralisée de Z est de type positif conditionnel strict).

Venons-en maintenant au critère de minimalité. Désignons, pour abrégé, par \mathcal{P} l'ensemble des probabilités (mesures ≥ 0 de somme 1) sur S et, pour tout $\mu \in \mathcal{P}$ posons :

$$\beta(\mu) = \text{Sup}_{x \in S} \|Z(\delta_x - \mu)\|$$

soit :

$$\beta^2(\mu) = 2 \text{Sup}_{x \in S} \gamma_{x\mu} - \gamma_{\mu\mu}$$

Comme on a $2 \gamma_{x\mu} - \gamma_{\mu\mu} \leq \beta^2(\mu)$, en intégrant en μ on obtient $2 \int \mu(dx) \gamma_{x\mu} - \gamma_{\mu\mu} = \gamma_{\mu\mu} \leq \beta^2(\mu)$ pour tout $\mu \in \mathcal{P}$:

$$(1-1) \quad \gamma_{\mu\mu} \leq \beta^2(\mu) \quad \forall \mu \in \mathcal{P}$$

Supposons de plus γ non dégénéré, i.e. $\iint (\mu - \mu') \gamma(\mu - \mu') = 0 \Rightarrow \mu = \mu'$. Dans ces conditions, les 5 propriétés suivantes sont équivalentes et caractérisent une et une seule mesure $\mu_0 \in \mathcal{P}$

1 - μ_0 réalise le maximum de $\gamma_{\mu\mu} = \iint \mu \gamma \mu$, $\mu \in \mathcal{P}$

2 - $\gamma_{x\mu_0} \leq \gamma_{\mu_0\mu_0}$ pour tout $x \in S$

3 - $\gamma_{\mu_0\mu_0} = \beta^2(\mu_0)$

4 - $\gamma_{x\mu_0} = \gamma_{\mu_0\mu_0}$ pour $x \in \text{Supp } \mu_0$ et $\gamma_{y\mu_0} \leq \gamma_{\mu_0\mu_0}$ pour $y \in S$

5 - $Z(\delta_x - \mu_0)$ est la représentation minimale.

1 \Rightarrow 2 - Soit $\alpha \in [0, 1]$, $x \in S$ et $\mu = (1-\alpha)\mu_0 + \alpha\delta_x$. Si $\gamma_{\mu_0\mu_0} \geq \gamma_{\mu\mu} = 2\alpha(1-\alpha)\gamma_{x\mu_0} + (1-\alpha)^2\gamma_{\mu_0\mu_0}$, on en déduit $\alpha(2-\alpha)\gamma_{\mu_0\mu_0} \geq 2\alpha(1-\alpha)\gamma_{x\mu_0}$. En divisant par α et en faisant $\alpha \downarrow 0$, il vient $\gamma_{\mu_0\mu_0} \geq \gamma_{x\mu_0}$

2 \Rightarrow 3 - Si 2 est vrai, on a $\beta^2(\mu_0) = 2 \text{Sup } \gamma_{x\mu_0} - \gamma_{\mu_0\mu_0} \leq \gamma_{\mu_0\mu_0}$ et par suite $\beta^2(\mu_0) = \gamma_{\mu_0\mu_0}$ d'après (1-1).

3 \Rightarrow 4 - Pour tout $x \in S$, on a par définition $2\gamma_{x\mu_0} - \gamma_{\mu_0\mu_0} \leq \beta^2(\mu_0)$. Comme $\gamma_{x\mu_0}$ est continue en x , si cette inégalité est stricte en un point du support de μ_0 , cela entraîne (en multipliant par μ_0 et en intégrant) $\gamma_{\mu_0\mu_0} < \beta^2(\mu_0)$ strictement. Par suite, si 3 est vrai, on a $2\gamma_{x\mu_0} - \gamma_{\mu_0\mu_0} = \beta^2(\mu_0)$ en tout $x \in \text{Supp } \mu_0$

et, puisque $\gamma_{\mu_0\mu_0} = \beta^2(\mu_0)$, il vient $\gamma_{x\mu_0} = \gamma_{\mu_0\mu_0}$. Pour $y \in S$, on a $2 \gamma_{y\mu_0} - \gamma_{\mu_0\mu_0} \leq \beta^2(\mu_0)$, par définition, et donc aussi $\gamma_{y\mu_0} \leq \gamma_{\mu_0\mu_0}$ et 4 est vérifié.

4 \Rightarrow 5 - Soit $Z(\delta_x - \lambda_0)$ la représentation minimale, avec $\lambda_0 \in \mathcal{P}$ réalisant le minimum de $\beta(\mu)$, $\mu \in \mathcal{P}$. En particulier, $\beta(\mu_0) \geq \beta(\lambda_0)$. Si μ_0 vérifie la propriété 4, on a $\beta^2(\mu_0) = 2 \text{Sup } \gamma_{x\mu_0} - \gamma_{\mu_0\mu_0} = \gamma_{\mu_0\mu_0}$ et par suite pour tout $y \in S$

$$\gamma_{\mu_0\mu_0} \geq \beta^2(\lambda_0) \geq 2 \gamma_{y\lambda_0} - \gamma_{\lambda_0\lambda_0}$$

En multipliant par μ_0 et en intégrant, on en tire $\gamma_{\mu_0\mu_0} \geq 2 \gamma_{\mu_0\lambda_0} - \gamma_{\lambda_0\lambda_0}$ c'est-à-dire $\|Z(\mu_0 - \lambda_0)\|^2 = 0$. Par suite, $Z(\delta_x - \mu_0) = Z(\delta_x - \lambda_0)$ est la représentation minimale.

5 \Rightarrow 1 - S étant compact et γ continu, il existe effectivement une mesure $\mu_1 \in \mathcal{P}$ réalisant le maximum de $\gamma_{\mu\mu}$. D'après ce qui précède, $Z(\delta_x - \mu_1)$ est la représentation minimale. Si $\mu_0 \in \mathcal{P}$ vérifie 5, on a $Z(\delta_x - \mu_0) = Z(\delta_x - \mu_1)$ d'après l'unicité de la représentation minimale, donc $Z(\mu_0 - \mu_1) = 0$ et par suite $\mu_0 = \mu_1$ (puisque γ est non dégénéré). Donc 1 est vérifiée par μ_0 .

1-3 - Représentation stationnaire et minimale d'une F.A.I.-0.

Nous supposons maintenant que S est un compact d'intérieur non vide dans \mathbb{R}^n (par exemple une boule) et Z une F.A.I.-0 sur \mathbb{R}^n , caractérisée par son variogramme $\gamma(h)$ (i.e. $-\gamma$ est une covariance généralisée de Z). Une représentation $Y(x)$ de Z est stationnaire sur S si elle admet sur S une covariance de la forme

$\sigma(x-y)$ ($x, y \in S$). On a alors nécessairement

$$\sigma(h) = A - \gamma(h) \quad (h \in S \oplus \check{S})$$

pour une constante A convenable, nécessairement ≥ 0 , et il existe une valeur limite $A_0 \geq 0$ telle que $A - \gamma(h)$ soit une covariance sur S si et seulement si $A \geq A_0$. Autrement dit, lorsque Z admet des représentations stationnaires sur S , il existe une plus petite représentation stationnaire : mais celle-ci n'est pas nécessairement identique à la représentation minimale définie ci-dessus. Nous verrons des contr-exemples. Donnons d'abord la condition nécessaire et suffisante pour que ces deux représentations coïncident :

Pour que la représentation minimale de la F.A.I.-0 Z sur S soit stationnaire sur S il faut et il suffit qu'il existe une mesure positive λ_0 telle que l'on ait :

$$\forall y \in S \quad \int \lambda_0(dx) \gamma(x-y) = A_0$$

$$\int \lambda_0(dx) = 1$$

La covariance stationnaire et minimale sur S est alors $A_0 - \gamma$.

En effet, la représentation minimale est de la forme $Y_0(x) = Z(\delta_x - \lambda_0)$ pour une probabilité λ_0 sur S minimisant $\text{Sup} \|Z(\delta_x - \lambda)\|$ lorsque λ parcourt l'ensemble des probabilités sur S . Ceci implique $\int \lambda_0(dx) Y_0(x) = 0$. Si $Y_0(x)$ est stationnaire sur S , sa covariance est de la forme $\sigma_0 = A - \lambda$, et on a donc $\int \lambda_0(dx) \sigma(x-y) = A - \int \lambda_0(dx) \gamma(x-y) = 0$. Inversement, soit λ_0 une probabilité sur S vérifiant $\int \lambda_0(dx) \gamma(x-y) = A_0$ ($y \in S$). Alors $Y_0(x) = Z(\delta_x - \lambda_0)$ est une représentation stationnaire sur S et $\int \lambda_0(dx) Y_0(x) = 0$. Montrons

qu'elle est minimale. Soit $Y(x) = Y_0(x) + B$ une autre représentation, avec $B \in L^2$. Si $Y(x)$ est minimale, on a :

$$\|Y(x)\|^2 = \|Y_0(x)\|^2 + 2 \langle B, Y_0(x) \rangle + \|B\|^2 \leq \|Y_0(x)\|^2$$

Donc : $2 \langle B, Y_0(x) \rangle + \|B\|^2 \leq 0$. Comme λ_0 est une mesure ≥ 0 vérifiant $\int \lambda_0 Y_0 = 0$, on en déduit $2 \langle B, \int \lambda_0(dx) Y_0(x) \rangle + \|B\|^2 = \|B\|^2 \leq 0$.
Donc $B = 0$ et $Y(x) = Y_0(x)$.

1-4 - Exemple des variogrammes convexes.

Soit Z une F.A.I.-0 et $\gamma(h)$ son variogramme. Plaçons-nous dans le cas où $\gamma(h)$ est une fonction convexe, i.e. vérifie :
 $\gamma(\lambda x + (1-\lambda)y) \leq \lambda \gamma(x) + (1-\lambda)\gamma(y)$ ($\lambda \in [0,1]$, $x,y \in \mathbb{R}^n$). De plus, supposons S compact et convexe. Dans ces conditions, pour toute probabilité λ sur S , la fonction $x \rightarrow \|Z(\delta_x - \lambda)\|^2 = 2 \gamma_{x\lambda} - \gamma_{\lambda\lambda}$ est convexe, donc atteint sa borne supérieure sur S en un point extrême du convexe S . Désignons par ∂S l'ensemble des points extrêmes de S : pour toute probabilité λ sur S , il existe $x_0 \in \partial S$ tel que $\beta^2(\lambda) = 2 \gamma_{x_0\lambda} - \gamma_{\lambda\lambda}$.

Dans ces conditions, la probabilité λ_0 associée à la représentation $Z(\delta_x - \lambda_0)$ minimale sur S est concentrée sur ∂S .

En effet, soit μ_0 la probabilité sur ∂S telle que $Z(\delta_x - \mu_0)$ soit minimale sur ∂S . Pour tout $x \in S$, on a $2 \gamma_{x\mu_0} - \gamma_{\mu_0\mu_0} \leq \text{Sup}_{y \in \partial S} (2 \gamma_{y\mu_0} - \gamma_{\mu_0\mu_0}) = \gamma_{\mu_0\mu_0}$, d'après la convexité de $\gamma_{x\mu_0}$. Par suite (d'après le critère 2 du paragraphe 1-2) $Z(\delta_x - \mu_0)$ est minimale non seulement sur ∂S , mais également sur S . Autrement dit $\mu_0 = \lambda_0$ et

λ_0 est caractérisée par les 2 conditions :

$$\begin{cases} \text{Supp } \lambda_0 \subset \partial S \\ \forall y \in \partial S, \gamma_{y\lambda_0} \leq \gamma_{\lambda_0\lambda_0} \end{cases}$$

Si S est une boule dans \mathbb{R}^n et si le variogramme convexe γ est isotrope (par exemple $\gamma(h) = |h|^\alpha$ avec $1 \leq \alpha < 2$), λ_0 est la probabilité de densité constante sur la surface de S , c'est-à-dire sur la sphère ∂S . En général, elle n'est pas associée à une représentation stationnaire.

Prenons, par exemple, la sphère de rayon R dans \mathbb{R}^3 et $\gamma(h) = |h|$ (variogramme linéaire. Avec λ_0 uniforme sur la sphère ∂S , on trouve $\gamma_{\lambda_0\lambda_0} = \frac{4}{3} R$. La représentation minimale correspondante n'est pas stationnaire : la plus petite représentation stationnaire sur S admet la covariance $2R - |h|$ (on le voit à l'aide de la méthode des bandes tournantes), et il lui correspond la variance $2R$ strictement supérieure à $\beta^2(\lambda_0) = (4/3)R$.

Examinons d'un peu plus près le cas du variogramme

$$\gamma(h) = |h|^\alpha \quad (0 < \alpha < 2)$$

dans l'espace à une dimension, avec $S = (-R, R)$. On sait que (pour $-1 < \alpha < 1$) la formule suivante est valable :

$$(1-3) \quad \int_{-R}^R \frac{|x-y|^\alpha}{(R^2-x^2)^{\frac{1+\alpha}{2}}} dx = \frac{\pi}{\cos \frac{\pi}{2} \alpha} \quad (-R \leq y \leq R)$$

Par conséquent, pour $0 < \alpha < 1$, la probabilité sur $(-R, R)$

$$\lambda_0(dx) = (2R)^\alpha \frac{\Gamma(1-\alpha)}{\left(\Gamma\left(\frac{1-\alpha}{2}\right)\right)^2} \frac{dx}{(R^2-x^2)^{\frac{1+\alpha}{2}}}$$

vérifie

$$\int_{-R}^R \lambda_0(dx) |x-y|^\alpha = A_\alpha \quad (-R \leq y \leq R)$$

avec la constante

$$(1-4) \quad A_\alpha = (2R)^\alpha \frac{\Gamma(1-\alpha)}{\left(\Gamma\left(\frac{1-\alpha}{2}\right)\right)^2} \frac{\pi}{\cos \frac{\pi}{2} \alpha} = \frac{R^\alpha}{\sqrt{\pi}} \Gamma\left(\frac{1+\alpha}{2}\right) \Gamma\left(1 - \frac{\alpha}{2}\right)$$

Par suite, d'après le paragraphe 1-3, la représentation $Z(\delta_x - \lambda_0)$ est minimale et stationnaire sur $(-R, R)$. La covariance correspondante est

$$\sigma_\alpha(h) = A_\alpha - |h|^\alpha$$

Si $\alpha = 1$, la probabilité $\lambda_0 = \frac{1}{2}(\delta_R + \delta_{-R})$ vérifie encore $\int \lambda_0(dx) |x-y| = R$, et on a donc une représentation minimale et stationnaire de covariance $R - |h|$. On remarque que $R = A_1$ est encore donné par la formule (1-4).

Mais si $1 < \alpha < 2$, les choses se compliquent. Le variogramme étant convexe, la mesure associée à la représentation minimale est concentrée sur la frontière de $(-R, R)$: c'est donc, par raison de symétrie, $\lambda_0 = \frac{1}{2}(\delta_R + \delta_{-R})$. La covariance correspondante :

$$\sigma_0(x, y) = \frac{1}{2} [(R-x)^\alpha + (R+x)^\alpha + (R-y)^\alpha + (R+y)^\alpha] - |x-y|^\alpha - \frac{1}{2}(2R)^\alpha$$

n'est pas stationnaire. La variance maximale, atteinte en R ou en $-R$, est $\frac{1}{2}(2R)^\alpha$. Elle est inférieure à la constante A_α de la formule (1-4). Montrons que la plus petite représentation stationnaire

existe et admet encore la covariance

$$\sigma_{\alpha}(h) = A_{\alpha} - |h|^{\alpha}$$

Comme la formule de Landkov (1-3) n'est plus valable pour $\alpha > 1$ (l'intégrale diverge), nous devons la transposer en termes de distributions: si f a une dérivée continue, posons :

$$(1-5) \quad \left(\begin{array}{l} \mathcal{L}_{\alpha} f = \int_{-R}^R [f(x) - \frac{f(R) + f(-R)}{2} - x \frac{f(R) - f(-R)}{2R}] \times \\ \times (2R)^{\alpha} \frac{\Gamma(1-\alpha)}{\left(\Gamma(\frac{1-\alpha}{2})\right)^2} \frac{dx}{(R^2-x^2)^{\frac{1+\alpha}{2}}} + \frac{f(R) + f(-R)}{2} \end{array} \right.$$

Cette intégrale existe : en effet, au voisinage de R , avec $x = R - \varepsilon$, on trouve :

$$f(x) - \frac{f(R) + f(-R)}{2} - x \frac{f(R) - f(-R)}{2R} = f(R-\varepsilon) - f(R) + \frac{\varepsilon}{2R} (f(R) - f(-R))$$

et il suffit donc que f soit dérivable pour que l'intégrale converge.

Si maintenant $Y(x)$ est une représentation de la F.A.I.-0 de variogramme $|h|^{\alpha}$, $\mathcal{L}_{\alpha} Y$ existe. En effet, au voisinage de $x = R$ par exemple, avec $x = R - \varepsilon$ on trouve :

$$Y_x - \frac{Y_R + Y_{-R}}{2} - x \frac{Y_R - Y_{-R}}{2R} = Y(R-\varepsilon) - Y_R + \frac{\varepsilon}{2R} (Y_R - Y_{-R})$$

Par suite :

$$\|Y_x - \frac{Y_R + Y_{-R}}{2} - x \frac{Y_R - Y_{-R}}{2R}\| \leq \varepsilon^{\frac{\alpha}{2}} + (2R)^{\frac{\alpha}{2}-1} \varepsilon$$

Par suite l'intégrale $\int_0^a \frac{1}{\varepsilon^{\frac{1+\alpha}{2}}} [Y_{R-\varepsilon} - Y_R + \frac{\varepsilon}{2R} (Y_R - Y_{-R})] d\varepsilon$ existe pourvu que $\alpha < 3$.

En particulier, l'expression

$$\int \mathcal{L}_\alpha(dx) |x-y|^\alpha = A_\alpha$$

a un sens et (comme elle réalise le prolongement analytique de la formule de Landkov), elle vaut encore A_α . Il en résulte bien que la plus petite représentation stationnaire admet la covariance

$$\sigma_\alpha(h) = A_\alpha - |h|^\alpha$$

($0 < \alpha < 2$). Mais, pour $\alpha > 1$, cette représentation n'est pas minimale.

La méthode des bandes tournantes nous permet ensuite d'affirmer que la F.A.I.-0 de variogramme $|h|^\alpha$ ($0 < \alpha < 2$) admet sur la boule de rayon R dans \mathbb{R}^n une plus petite représentation stationnaire de covariance :

$$\frac{\Gamma(\alpha + \frac{1+n}{2})}{\Gamma(1+\alpha) \Gamma(\frac{1+n}{2})} A_\alpha - |h|^\alpha$$

Toutefois, et même pour $\alpha \leq 1$, cette représentation n'est plus minimale pour $n > 1$ (la valeur critique de α , au-dessus de laquelle cette représentation n'est plus minimale, est la valeur pour laquelle la F.A.I. est markovienne, soit $\alpha = 2-n$ ($n > 2$) et, dans le cas $n = 2$, au lieu de $|h|^0$ apparaît $\log |h|$).

2 - REPRESENTATIONS LOCALEMENT STATIONNAIRES DES F.A.I.-k.

Nous avons vu qu'une F.A.I.-k Z sur \mathbb{R}^n admet, sur tout compact S, des représentations minimales. Toutefois nous n'avons pas établi l'unicité de la représentation minimale pour $k > 0$, et d'autre part l'exemple des F.A.I.-0 nous a montré que les représentations minimales ne conduisent à des schémas vraiment intéressants que lorsqu'elles sont en même temps stationnaires. Nous n'étudierons donc que les représentations localement stationnaires, en nous attachant principalement au cas des covariances polynomiales.

2-1 - La classe des représentations d'ordre 2k.

Soit Z une F.A.I.-k, $K(h)$ sa covariance généralisée et S un compact d'intérieur non vide dans \mathbb{R}^n . Toute représentation de Z est de la forme

$$Y(x) = Z(\delta_x - f_x^\ell \lambda_\ell) + A_\ell f_x^\ell$$

où les λ_ℓ sont des mesures ou des opérateurs (tels que $Z(\delta_x - f_x^\ell \lambda_\ell)$ soit limite m.q. de combinaisons linéaires autorisées) à support dans S et les A_ℓ des V.A. orthogonales à l'espace image $H(S) = Z(\Lambda_k(S))$ des combinaisons linéaires autorisées à support dans S. La covariance correspondante est alors

$$\begin{aligned} \sigma(x,y) = & K(x-y) - f_x^\ell \int \lambda_\ell(dx) K(z-y) - f_y^\ell \int \lambda_\ell(dz) K(z-x) \\ & + f_x^\ell f_y^s [\iint \lambda_\ell K \lambda_s + \langle A_\ell A_s \rangle] \end{aligned}$$

Du fait que S est d'intérieur non vide, on vérifie sans peine que $\sigma(x,y)$ est stationnaire sur S si et seulement si elle ne diffère

(sur S) de $K(x-y)$ que par une expression de la forme $Q(x-y)$ où Q est un polynome pair de degré $\leq 2k$. Autrement dit, avec $T_{\ell S} = \langle A_\ell A_S \rangle + \iint \lambda_\ell K \lambda_S :$

$$- f_x^\ell \int \lambda_\ell(dz) K(x-z) - f_y^\ell \int \lambda_\ell K(x-z) + T_{\ell S} f_x^\ell f_y^S = Q(x-y)$$

En prenant des mesures $\tilde{\lambda}_\ell$ telles que $\int \tilde{\lambda}_\ell f^S = \delta_\ell^S$, on en déduit

$$\int \lambda_\ell(dz) K(x-z) = T_{\ell S} f_x^S - f_x^S \int \lambda_S K \tilde{\lambda}_\ell - \int \tilde{\lambda}_\ell(dy) Q(x-y)$$

Or $\int \tilde{\lambda}_\ell(dy) Q(x-y)$ est un polynome en x de degré $\leq 2k - \text{deg. } f^\ell$, et il en est donc de même de l'expression qui figure au second membre. On a donc :

$$\int \lambda_\ell(dy) Q(x-y) = P_\ell(x)$$

pour un polynome P_ℓ de degré $\leq 2k - \text{deg. } f^\ell$. Nécessairement, donc, les covariances stationnaires sur S rentrent dans la classe un peu plus générale des représentations dont la covariance sur S est de la forme :

$$(2-1) \quad \sigma(x,y) = K(x-y) - f^\ell(x) P_\ell(y) - f^\ell(y) P_\ell(x) + H_{\ell S} f_x^\ell f_y^S$$

où P_ℓ est un polynome de degré au plus égal à $2k - \text{deg. } f^\ell$. Nous dirons que les représentations de la forme (2-1) sur S sont d'ordre $2k$ (sur S). Les représentations stationnaires sur S en constituent un sous-ensemble, que l'on détermine en écrivant que le polynome

$$Q(x,y) = f^\ell(x) P_\ell(y) + f^\ell(y) P_\ell(x) - H_{\ell S} f^\ell(x) f_y^S$$

vérifie sur S :

$$\frac{\partial Q}{\partial x} + \frac{\partial Q}{\partial y} = 0$$

Dans l'expression (2-1), le terme $H_{\ell S}$ est :

$$H_{\ell S} = \iint \lambda_{\ell} K \lambda_S + \langle A_{\ell}, A_S \rangle$$

Les A_{ℓ} sont orthogonaux à $H(S)$ et, à cela près, quelconques, de sorte que $\langle A_{\ell}, A_S \rangle$ est une matrice quelconque de type ≥ 0 . Si les A_{ℓ} sont nuls, nous dirons que nous avons affaire à une représentation interne sur S (dans ce cas, en effet, et dans ce cas seulement, $Y(x) \in H(S)$ pour tout $x \in S$). Ainsi, la covariance d'une représentation quelconque est, sur S , la somme de la covariance d'une représentation interne et d'une expression de la forme $K_{\ell S} \begin{matrix} f_{\ell}^x \\ f_{\ell}^S \end{matrix}$, où K est une matrice quelconque de type positif.

Nous pouvons donc nous limiter à la caractérisation des représentations internes d'ordre $2k$. D'après (2-1), nous devons chercher les opérateurs λ_{ℓ} à support dans S vérifiant :

$$(2-2) \quad \begin{cases} \int \lambda_{\ell}(dz) K(x-y) = P_{\ell}(x) \\ \int \lambda_{\ell}(dx) f^S(x) = \delta_{\ell}^S \end{cases}$$

avec des polynômes P_{ℓ} de degré $\leq 2k$ - degré f^{ℓ} . La covariance de la représentation interne correspondante est alors

$$(2-3) \quad K(x-y) - f_{\ell}^x P_{\ell}(y) - f_{\ell}^y P_{\ell}(x) + f_{\ell}^x f_{\ell}^S \int \lambda_{\ell} K \lambda_S$$

Ces représentations constituent une variété linéaire de dimension finie. En effet, s'il en existe une associée à des λ_{ℓ}^0 donnés, on obtient toutes les autres à partir des opérateurs de la forme $\lambda_{\ell}^0 + \tilde{\lambda}_{\ell}$, où $\tilde{\lambda}_{\ell} \in \Lambda_k$ et $\int \tilde{\lambda}_{\ell}(dz) K(x-y)$ est un polynôme arbitraire

de degré $\leq 2k$ - degré f^ℓ . Evaluons cette dimension dans le cas $n = 1$ (F.A.I.- k sur la droite réelle). On a, dans ce cas, degré $f^\ell = \ell$, $\ell = 0, 1, \dots, k$, et le polynome P_ℓ , de degré $\leq 2k - \ell$, dépend de $2k+1 - \ell$ paramètres arbitraires. Pour chaque ℓ , les conditions d'universalité $\int \tilde{\lambda}_\ell f^S = 0$ sont au nombre de $k+1$, de sorte que $\tilde{\lambda}_\ell$ décrit un espace de dimensions $2k+1 - \ell - (k+1) = k - \ell$ au plus. Au total, la dimension de notre variété est donc au plus

$$\sum_{\ell=0}^k (k-\ell) = \frac{k(k+1)}{2}$$

(nous disons au plus, car il n'est pas obligatoire qu'il existe de tels $\tilde{\lambda}_\ell$). Si $k = 0$, il existe donc au plus une représentation interne d'ordre 0 (et elle est alors obligatoirement localement stationnaire, comme on l'a vu). Si $k = 1$, on obtient une famille à un paramètre, etc...

Ayant obtenu la famille à $\frac{k(k+1)}{2}$ paramètres (au plus) des représentations internes d'ordre $2k$, nous disposons encore des termes $K_{\ell_S} f_x^\ell f_y^S$, soit $(k+1)(k+2)/2$ paramètres supplémentaires. Les covariances des représentations d'ordre $2k$ constituent donc une famille : $k(k+1)/2 + (k+1)(k+2)/2 = (k+1)^2$ paramètres au plus (mais cette famille n'est plus une variété linéaire, à cause de la condition de positivité sur K_{ℓ_S} . C'est cependant un cône convexe).

2-2 - La classe des représentations stationnaires.

Cette classe est un sous-ensemble de la classe des représentations d'ordre $2k$. Nous allons voir que les covariances correspondantes constituent une famille à $k+1$ paramètres au plus, et,

en particulier, qu'une F.A.I.-k admet au plus une seule représentation stationnaire interne sur S. Pour cela, nous allons raisonner par récurrence sur l'ordre k de la F.A.I. Il nous faut également élargir un peu la définition des F.A.I.-k, en lui donnant un sens local :

Si S est un compact d'intérieur non vide, une F.A.I.-k (locale) sur S est une application $Z : \Lambda_k(S) \rightarrow L^2$ des combinaisons linéaires autorisées à support dans S dans un espace L^2 telle que $x \rightarrow Z(\tau_x \lambda)$ soit (localement) stationnaire pour tout $\lambda \in \Lambda_k$ et tout x tel que λ et sa translatée $\tau_x \lambda$ aient toutes deux leurs supports inclus dans S : la théorie est la même que dans le cas des F.A.I.-k sur \mathbb{R}^n : en particulier Z admet une covariance généralisée (locale) $K(h)$ telle que $\int \lambda K \lambda \geq 0$ pour tout $\lambda \in \Lambda_k(S)$, et la classe de ces covariances est identique à celle des fonctions localement de type positif conditionnel.

Si Z est une F.A.I.-0 locale et $K = -\gamma$ sa covariance généralisée, les représentations de Z ont des covariances de type

$$\sigma(x,y) = K(x-y) - \int \lambda(dz) K(z-y) - \lambda(dz) K(z-x) + \lambda K \lambda + C$$

($C \geq 0$, $\int \lambda = 1$, $\text{Supp } \lambda \subset S$). Cette représentation est stationnaire si et seulement si $\int \lambda(dz) K(z-y) = C^{\text{ste}} = \int \lambda K \lambda$ ($y \in S$).

L'opérateur λ , s'il existe, n'est pas obligatoirement unique, car K peut être dégénéré, mais la représentation stationnaire correspondante $Z(\delta_x - \lambda)$ est unique. En effet, si un autre opérateur λ' vérifie les mêmes conditions, $\nu = \lambda - \lambda'$ vérifie $\int \nu = 0$, i.e. $\nu \in \Lambda_0(S)$ et $\int \nu(dx) K(x-y) = C^{\text{ste}}$, d'où $\int \nu K \nu = 0$, donc

$Z(\nu) = Z(\lambda - \lambda') = 0$. Par suite $Z(\delta_x - \lambda) = Z(\delta_x - \lambda')$.

Il y a donc (au plus) une représentation stationnaire interne et (compte tenu de la constante $C \geq 0$) une famille à un seul paramètre de covariances stationnaires locales. Le théorème est donc vrai pour $k = 0$.

Supposons donc le théorème établi jusqu'à l'ordre k et montrons qu'il est vrai pour $k+1$.

Soit Z une F.A.I.-($k+1$) sur S dérivable à l'ordre 1. Si Z admet une représentation stationnaire interne $Y(x)$, les dérivées d'ordre 1, $D Y(x)$ sont des représentations internes et stationnaires des F.A.I.- k dérivées DZ correspondantes. Elles sont donc déterminées de manière unique d'après l'hypothèse de récurrence, et $Y(x)$ est elle-même déterminées à une constante aléatoire près A_0 . On peut donc considérer $Y(x)$ comme une représentation (localement stationnaire) d'une F.A.I.-0. D'autre part, $Y(x)$ est de la forme $Y(x) = Z(\delta_x - \lambda_\ell f_x^\ell)$ (puisque c'est une représentation interne de Z). En particulier, avec $\ell = 0$, on a $\int \lambda_0 = 1$ et $\int \lambda_0(dx) Y(x) = 0$, soit $Y(x) = Y(x) - \int \lambda_0(dx) Y(x)$. En tant que représentation d'une F.A.I.-0, $Y(x) = Y(\delta_x - \lambda_0)$ est donc également une représentation interne et stationnaire. Elle est donc déterminée de manière unique. Si Z n'est pas dérivable, on la régularise par une fonction φ de support B_ε . Le théorème s'applique à la régularisée (et au support $S \ominus B_\varepsilon$) et subsiste pour Z lorsque $\varepsilon \downarrow 0$.

Si, maintenant, $Y(x)$ est une représentation stationnaire, mais non interne, de Z , sa covariance ne diffère de $K(h)$ que par un polynome pair de degré $\leq 2k$, qui dépend d'au plus $(k+1)$ paramètres.

Du fait de son unicité, la représentation stationnaire interne sur S (lorsqu'elle existe) joue un rôle privilégié qui pourrait inciter à la retenir en vue des applications. Mais il ne faut pas oublier qu'elle dépend du choix du compact S . Pour $S' \supset S$, la représentation interne stationnaire sur S' est encore, évidemment, stationnaire sur S , mais non interne en général: sa restriction à S est l'une, quelconque, des représentations stationnaires sur S et n'a aucune raison de coïncider avec la représentation stationnaire interne sur S . Autrement dit, dans les applications, si le champ S n'est pas physiquement bien délimité et parfaitement connu, on ne pourra pas spécifier à l'avance cette représentation privilégiée. Du reste, on ne pourra en général expliciter la covariance correspondante que si S a une forme suffisamment simple, par exemple si S est une boule. On choisira donc une boule S de rayon assez grand pour contenir le champ physique réel, mais il n'y aura évidemment plus de raison pour privilégier la représentation stationnaire interne sur S .

Finalement, dans la plupart des cas, le degré d'indétermination auquel on arrivera sera le suivant : on admettra que le phénomène auquel on s'intéresse est une réalisation d'une F.A. $Y(x)$ de la forme :

$$Y(x) = Z(\delta_x - \lambda_\rho f^\rho) + A_\rho f^\rho(x)$$

où $Z(\delta_x - \lambda_\rho f^\rho)$ est l'une (quelconque) des représentations stationnaires sur une boule S contenant le champ, et les A_ρ sont soit des constantes inconnues, soit (ce qui revient strictement au même) des V.A. orthogonales à $Z(\delta_x - \lambda_\rho f^\rho)$. La covariance sous-jacente est donc de la forme :

$$\sigma(x-y) = K(x-y) + Q(x-y)$$

où Q est un polynome pair de degré $\leq 2k$ à coefficients inconnus.

Tant que l'on s'impose de ne manipuler que des combinaisons linéaires autorisées $\lambda \in \Lambda_k(S)$, les variances sont parfaitement connues, car $\int \lambda \sigma \lambda = \int \lambda K \lambda$. Le krigeage (universel) ne pose donc pas de problèmes. Par contre, si on veut estimer les A_ρ (la dérive), les estimateurs optimaux eux-mêmes (et non seulement leur variance) dépendent du polynome Q . La notion de dérive ne prendra donc un sens que si l'on spécifie le polynome Q (ou au moins ses termes de degré $> k$), par exemple si l'on décide de choisir la représentation stationnaire interne sur S .

En lognormal, les choses se présenteront un peu différemment. Si $Y(x)$ est, comme ci-dessus, une représentation stationnaire sur S flanquée d'une dérive déterministe (ou orthogonale) supposée de plus avoir une loi spatiale gaussienne, on s'intéresse maintenant à la F.A. $X(x) = \exp(Y(x))$. Ici, le premier problème est celui de former des estimateurs universels de la forme $B \exp(\lambda^\alpha Y_\alpha)$ vérifiant la condition :

$$BE(\exp \lambda^\alpha Y_\alpha) = E(\exp Y(x))$$

quels que soient les coefficients A_ρ et le polynome Q . Or on trouve :

$$E(e^{\lambda^\alpha Y_\alpha}) = e^{\lambda^\alpha f_\alpha^\rho A_\rho + \frac{1}{2} \lambda^\alpha \lambda^\beta \sigma_{\alpha\beta}}$$

$$E(e^{Y(x)}) = e^{A_\rho f_x^\rho + \frac{1}{2} \sigma(0)}$$

La condition usuelle d'universalité :

$$\lambda^\alpha f_\alpha^\ell = f_x^\ell$$

nous garantit bien $\lambda^\alpha f_\alpha^\ell A_\ell = A_\ell f_x^\ell$, mais non pas que $\lambda^\alpha \lambda^\beta \sigma_{\alpha\beta}$ est indépendant de Q : en effet, $Q(x-y)$ comporte des termes indéterminés jusqu'à l'ordre $2k$, auxquels les conditions d'universalité ne s'appliquent plus. Désignons par f^i , $i \in I$ les monomes jusqu'au degré $2k$ de sorte que $Q(x-y)$ se mette sous la forme :

$$Q(x-y) = Q_{ij} f^i(x) f^j(y)$$

(sommation sur les i, j tels que Degré $f^i + \text{Degré } f^j \leq 2k$). On aura :

$$\left\{ \begin{array}{l} \lambda^\alpha \lambda^\beta \sigma_{\alpha\beta} = \lambda^\alpha \lambda^\beta K_{\alpha\beta} + \lambda^\alpha f_\alpha^i \lambda^\beta f_\beta^j Q_{ij} \\ \sigma(0) = Q_{ij} f_x^i f_x^j \end{array} \right.$$

Par conséquent, la manière la plus simple de construire un estimateur lognormal sans biais consistera à imposer aux λ^α les conditions d'universalité jusqu'à l'ordre $2k$, soit

$$(2-4) \quad \lambda^\alpha f_\alpha^i = f^i(x) \quad (\text{degré } f^i \leq 2k)$$

Sous cette condition, on aura, en effet :

$$E\left(e^{\lambda^\alpha Y_\alpha - \frac{1}{2} \lambda^\alpha \lambda^\beta K_{\alpha\beta}}\right) = E\left(e^{Y(x)}\right)$$

quels que soient les A_ℓ et le polynome Q .

Mais, en fait, la condition (2-4) est la condition d'universalité pour une dérive de degré $2k$, et s'applique donc aussi bien avec une dérive $A_i f^i(x)$. On est ainsi conduit au concept de fonction aléatoire lognormale localement stationnaire d'ordre $2k$ (FALLST d'ordre k) :

$X(x)$ est une FALLST d'ordre k (sur S) si $X(x) = \exp(Y(x))$ où $Y(x)$ est une représentation localement stationnaire d'une F.A.I.- k gaussienne affectée d'une dérive polynomiale de degré $2k$ à coefficients inconnus.

Du fait que la dérive est d'ordre $2k$, on aura rarement besoin en pratique d'utiliser des valeurs élevées de k . L'avantage de ce schéma est que - moyennant les conditions d'universalité à l'ordre $2k$ on n'aura jamais (pour le krigeage) à préciser le polynome Q . En ce qui concerne la dérive, on pourra former les estimateurs optimaux des A_ρ (mais non calculer leurs variances), mais on ne pourra pas, à moins de spécifier Q , en déduire un estimateur sans biais de la dérive $\exp(A_\rho f^\rho(x))$ de $X(x)$ elle-même.

Pour terminer ce tour d'horizon, étudions maintenant quelques classes de covariances polynomiales.

3 - COVARIANCES POLYNOMIALES LOCALES DE DEGRE 3.

On sait que $\sum_\alpha C_\alpha |h|^\alpha$ est une covariance localement stationnaire sur le segment $(-R, R)$ si et seulement si

$$\sum_\alpha C_\alpha B_{n\alpha} |h|^\alpha$$

$$B_{n\alpha} = \frac{\Gamma(1+\alpha) \Gamma(n/2)}{\sqrt{\pi} \Gamma(\alpha + \frac{1+n}{2})}$$

est une covariance localement stationnaire sur la boule de rayon R dans \mathbb{R}^n . Nous étudierons donc uniquement les covariances polynomiales sur le segment $(-R, R)$ de la droite euclidienne.

3-1 - Les covariances du second degré.

Une F.A.I.-0 admettant le variogramme linéaire $|h|$ peut aussi être considérée comme une F.A.I. d'ordre 1 et (comme telle) admettre des représentations localement stationnaires $Y(x)$ avec des covariances de la forme $A - |h| + B h^2$. S'il en est ainsi, $Y'(x)$ est une mesure aléatoire qui admet (localement) la mesure-covariance $2\delta - 2B$. Or δ est évidemment une mesure de type positif donc une covariance, et sur $(-R, R)$, la fonction constante $f(x) = 1/2 R$ vérifie $\int_{-R}^R f(x) dx = 1$, $\int f(x) \delta_y(dx) = 1/2 R$ ($y \in (-R, R)$). Si $W(dx)$ est une mesure aléatoire stationnaire et δ sa covariance, elle admet sur $(-R, R)$ la représentation interne stationnaire $W(dx) - \frac{dx}{2R} \int_{-R}^R W(dy)$, dont la covariance est $\delta - \frac{1}{2R}$. Par suite, $|h| - B h^2$ est un variogramme local sur $(-R, R)$ si et seulement si $B \leq \frac{1}{2R}$. B vérifiant cette condition, il reste à trouver les représentations stationnaires locales de la F.A.I.-0 (locale) dont le variogramme est

$$\gamma(h) = |h| - B h^2 \quad (B \leq \frac{1}{2R})$$

Or les mesures $(\delta_R + \delta_{-R})/2$ et $dx/2R$ vérifient :

$$\int \frac{\delta_R(dx) + \delta_{-R}(dx)}{2} \gamma(x-y) = R - B(R^2 + y^2)$$

$$\int_{-R}^R \gamma(x-y) \frac{dx}{2R} = \frac{R^2 + y^2}{2R} - B(\frac{R^2}{3} + y^2)$$

Par suite la mesure :

$$\lambda_0(dx) = B dx + (1 - 2 BR) \frac{\delta_R + \delta_{-R}}{2}$$

vérifie

$$\int \lambda_0(dx) \gamma(x-y) = R - 2 BR^2 + \frac{4}{3} B^2 R^3$$

La représentation stationnaire interne est donc $A - |h| + B h^2$ avec $A = R - 2 BR^2 + \frac{4}{3} B^2 R^3$. La forme générale des covariances locales du second degré sur $(-R, R)$ est ainsi :

$$(3-1) \quad \left\{ \begin{array}{l} \sigma(h) = A - |h| + B h^2 \\ B \leq \frac{1}{2R} \\ A \geq R - 2 BR^2 + \frac{4}{3} B^2 R^3 \end{array} \right.$$

En particulier, pour la valeur extrême $B = \frac{1}{2R}$, on trouve $A \geq R/3$. Ainsi $R/3 - |h| + h^2/2R$ est une covariance locale, ainsi que $(R - |h|)^2$.

3-2 - Les covariances $A - B h^2 + h^3/6$.

Prenons, maintenant, la F.A.I.-1 dont la covariance est $|h|^3/6$. Si $Y(x)$ est une représentation stationnaire, $\sigma(h) = A - B \frac{h^2}{2} + h^3/6$ sa covariance, alors la dérivée $Y'(x)$ est stationnaire et a la covariance $-\sigma''(h) = B - |h|$. Cette expression est effectivement une covariance locale sous la condition $B \geq R$.

Autrement dit, $\gamma(h) = B \frac{h^2}{2} - \frac{h^3}{6}$ est un variogramme local sur $(-R, R)$ si et seulement si $B \geq R$.

D'autre part, la mesure $\frac{1}{2} (\delta_R + \delta_{-R})$ donne :

$$\int \frac{1}{2} [\delta_R(dx) + \delta_{-R}(dx)] \gamma(x-y) = B \frac{R^2 + y^2}{2} - \frac{R^3}{6} - \frac{R}{2} y^2$$

Mais $Y(x)$ est dérivable, et nous avons également droit aux dérivées de Dirac (δ'_{x_0} est défini par $\int \delta'_{x_0} \varphi = -\varphi'(x_0)$). Avec $(\delta'_R - \delta'_{-R})$ on trouve :

$$\int (\delta'_R(dx) - \delta'_{-R}(dx)) \gamma(x-y) = -2BR + R^2 + y^2$$

Par conséquent, l'opérateur :

$$\lambda_0 = \frac{\delta_R + \delta_{-R}}{2} + \frac{R-B}{2} (\delta'_R - \delta'_{-R})$$

vérifie $\int \lambda_0 = 1$ et :

$$\int \lambda_0(dx) \gamma(x-y) = \frac{R^2}{3} - BR^2 + B^2R$$

D'où l'expression générale de ces covariances dérivables de degré 3 :

$$(3-2) \quad \left\{ \begin{array}{l} \sigma(h) = A - B \frac{h^2}{2} + \frac{h^3}{6} \\ B \geq R \\ A \geq \frac{R^3}{3} - BR^2 + B^2R \end{array} \right.$$

La représentation stationnaire interne correspond à $B = R$ et $A = R^3/3 - R^3 + R^3 = R^3/3$, soit :

$$\sigma(h) = \frac{R^3}{3} - R \frac{h^2}{2} + \frac{h^3}{6}$$

On note, sur ces deux premiers exemples, que la représentation

stationnaire interne est associée à la plus petite variance $\sigma(0)$ possible. (Il est vraisemblable que c'est là un résultat général).

3-3 - Les covariances de 3^{ème} degré.

Passons maintenant à la F.A.I.-1 dont la covariance généralisée est :

$$K(h) = -\frac{1}{\alpha^2} |h| + \frac{1}{6} |h|^3 \quad (\alpha \text{ donné})$$

et cherchons si elle admet des représentations localement stationnaires dont les covariances seront alors de la forme :

$$\sigma(h) = A - \frac{1}{\alpha^2} |h| - B \frac{h^2}{2} + \frac{1}{6} |h|^3$$

Si il existe une telle représentation $Y(x)$, sa dérivée $Y'(x)$ (qui est en fait une mesure aléatoire) admet la mesure covariance $B + \frac{2}{\alpha^2} \delta - |h|$. Partant donc du variogramme avec effet de pépité :

$$\gamma_1(h) = |h| - \frac{2}{\alpha^2} \delta$$

nous devons d'abord chercher les représentations stationnaires associées. Or la fonction $\text{ch } \alpha x$ vérifie

$$\int_{-R}^R \gamma_1(x-y) \text{ch } \alpha x \, dx = \frac{2R}{\alpha} \text{sh } \alpha R - \frac{2}{\alpha^2} \text{ch } \alpha R$$

En normant à 1, on voit que l'opérateur

$$\lambda_0(dx) = \frac{\alpha}{2} \frac{\text{ch } \alpha x}{\text{sh } \alpha R} \, dx$$

vérifie :

$$\left\{ \begin{array}{l} \int_{-R}^R \lambda_0(dx) \gamma_1(x-y) = R - \frac{1}{\alpha} \frac{\text{ch } \alpha R}{\text{sh } \alpha R} \\ \int \lambda_0 = 1 \end{array} \right.$$

Par conséquent $B + \frac{2}{\alpha^2} \delta - |h|$ est une covariance sur $(-R, R)$ pourvu seulement que l'on ait :

$$B \geq R - \frac{1}{\alpha} \frac{\text{ch } \alpha R}{\text{sh } \alpha R}$$

Sous la même condition $B \frac{h^2}{2} + \frac{1}{\alpha^2} |h| - \frac{1}{6} |h|^3$ est un variogramme (local). Il reste à réitérer cette démarche :

Etant donné le variogramme :

$$\gamma(h) = B \frac{h^2}{2} + \frac{1}{\alpha^2} |h| - \frac{1}{6} |h|^3 \quad (B \geq R - \frac{1}{\alpha} \frac{\text{ch } \alpha R}{\text{sh } \alpha R})$$

trouver les représentations stationnaires (locales) de la F.A.I.-0 correspondante.

Avec la mesure $(\delta_R + \delta_{-R})/2$, on trouve :

$$\int \frac{\delta_R(dx) + \delta_{-R}(dx)}{2} \gamma(x-y) = \frac{B-R}{2} y^2 + \frac{BR^2}{2} + \frac{R}{\alpha^2} - \frac{R^3}{6}$$

Avec la fonction $\text{ch } \alpha x$, on trouve

$$\begin{aligned} \int_{-R}^R \text{ch } \alpha x \gamma(x-y) dx &= y^2 \left(\frac{1}{2} \text{ch } \alpha R + \frac{B-R}{\alpha} \text{sh } \alpha R \right) \\ &+ \text{sh } \alpha R \left(\frac{BR^2}{\alpha} + \frac{2B}{\alpha^2} \frac{R^3}{3} \right) + \text{ch } \alpha R \left(\frac{R^2}{\alpha^2} - 2 \frac{BR}{\alpha^2} \right) \end{aligned}$$

Nous devons donc prendre une mesure λ_0 de la forme

$$\lambda_0(dx) = (1-C) \frac{\delta_R + \delta_{-R}}{2} + C \frac{\alpha}{2} \frac{\text{ch } \alpha x}{\text{sh } \alpha R}$$

vérifiant $\int \lambda_0 = 1$, et choisir C de manière à éliminer le terme en y^2 dans l'expression $\int \lambda_0(dx) \gamma(x-y)$. Cela donne :

$$(1-C) \frac{B-R}{2} + \frac{C}{2} \left(\frac{\text{ch } \alpha R}{\alpha \text{ sh } \alpha R} + B - R \right) = 0$$

donc

$$C = - \frac{\alpha \text{ sh } \alpha R}{\text{ch } \alpha R} (B - R)$$

Avec cette valeur de C, il vient :

$$\int \lambda_0(dx) \gamma(x-y) = \frac{R}{\alpha^2} + (B - R) \left(BR - \frac{R^2}{3} \right) + \frac{BR^2}{3} - \frac{1}{\alpha} \frac{\text{sh } \alpha R}{\text{ch } \alpha R} (B - R)^2$$

Ainsi, la formule générale des covariances stationnaires d'ordre 3 est :

$$(3-3) \quad \left\{ \begin{array}{l} \sigma(h) = A - \frac{1}{\alpha^2} |h| - B \frac{h^2}{2} + \frac{1}{6} |h|^3 \\ B \geq R - \frac{1}{\alpha} \frac{\text{ch } \alpha R}{\text{sh } \alpha R} \\ A \geq \frac{R}{\alpha^2} + \frac{R^3}{3} + R^2(B-R) + \left[R - \frac{1}{\alpha} \frac{\text{sh } \alpha R}{\text{ch } \alpha R} \right] (B-R)^2 \end{array} \right.$$

En particulier, la représentation stationnaire interne correspond à

$$\left\{ \begin{array}{l} B = R - \frac{1}{\alpha} \frac{\text{ch } \alpha R}{\text{sh } \alpha R} \\ A = \frac{R^3}{3} + \frac{R}{\alpha^2} - \frac{\text{ch } \alpha R}{\text{sh } \alpha R} \left[\frac{1}{\alpha} + \frac{R^2}{\alpha} - \frac{R}{\alpha^2} \frac{\text{ch } \alpha R}{\text{sh } \alpha R} \right] \end{array} \right.$$

Ici encore, on peut vérifier que la représentation interne est associée à la variance minimale. En ce qui concerne la pente à l'origine du corrélogramme $\sigma(h)/\sigma(0)$, elle est égale à $1/A \alpha^2$, donc maximale pour A minimum, c'est-à-dire à nouveau pour la représentation

stationnaire interne : il doit lui correspondre, du moins pour certaines valeurs de α , un assez fort effet de trou.

3-4 Les représentations périodiques.

Si nous prenons $B = R$ dans (3-3) et pour A la plus petite valeur possible, nous obtenons la covariance :

$$\sigma(h) = \frac{1}{\alpha^2} (R - |h|) + \frac{R^3}{3} - \frac{h^2}{2} + \frac{1}{6} |h|^3$$

qui vérifie $\sigma(2R) = -\sigma(0)$, c'est-à-dire $Y_R + Y_{-R} = 0$ pour la représentation correspondante (la mesure λ_0 est ici $\frac{1}{2} (\delta_R + \delta_{-R})$). On peut prolonger $\sigma(h)$ par une fonction continue périodique de période $4R$ en posant $\sigma(2R+x) = -\sigma(x)$ ($0 \leq x \leq 2R$). Ce prolongement, que nous désignons encore par $\sigma(h)$, admet le développement de Fourier :

$$(3-4) \quad \sigma(h) = 8 R \sum_{p=0}^{\infty} \left[\frac{1}{\alpha^2} + \frac{4R^2}{\pi^2 (2p+1)^2} \right] \frac{\cos [(2p+1)\pi h/L]}{\pi^2 (2p+1)^2} \quad (L = 2R)$$

Cette covariance (périodique) est de type positif sur la droite toute entière, de sorte que la représentation localement stationnaire correspondante est la restriction à $(-R, R)$ d'une F.A. stationnaire et périodique.

Sur la formule (3-4), il apparaît que si l'on remplace $\sigma(h)$ par $-\sigma(h)$ et α^2 par $-\beta^2$, la nouvelle fonction :

$$\sigma(h) = 8 R \sum_{p=0}^{\infty} \left[\frac{1}{\beta^2} - \frac{4R^2}{\pi^2 (2p+1)^2} \right] \frac{\cos (2p+1)\pi h/L}{\pi^2 (2p+1)^2}$$

a tous ses coefficients de Fourier positifs, pourvu que :

$$\frac{1}{\beta^2} \geq \frac{4R^2}{\pi^2}, \text{ i.e. } \beta \leq \frac{\pi}{2R}$$

C'est donc encore une covariance périodique. Sa restriction à $(-R, R)$, soit :

$$\sigma(h) = \frac{R}{\beta^2} - \frac{R^3}{3} - \frac{h}{\beta^2} + R \frac{h^2}{2} - \frac{1}{6} h^3$$

est donc une covariance locale, associée à la F.A.I.-1 locale. de covariance généralisée $-\frac{h}{\beta^2} - \frac{1}{6} h^3$.

A cette F.A.I. locale, on peut appliquer les résultats précédents sous réserve de remplacer α par $i\alpha$ et de changer les signes.

Sous réserve, donc, d'avoir :

$$(3-5) \quad \alpha \leq \frac{\pi}{2R}$$

on obtient une nouvelle famille de covariances locales du 3^{ème} degré, avec un terme en $-h^3/6$ au lieu de $h^3/6$:

$$(3-6) \quad \left\{ \begin{array}{l} \sigma(h) = A - \frac{1}{\alpha^2} |h| - \beta \frac{h^2}{2} - \frac{1}{6} |h|^3 \\ B \geq \frac{1}{\alpha} \frac{\cos \alpha R}{\sin \alpha R} - R \\ A \geq \frac{R}{\alpha^2} - \frac{R^3}{3} + R^2(B+R) - \left(R - \frac{1}{\alpha} \frac{\sin \alpha R}{\cos \alpha R} \right) (B+R)^2 \end{array} \right.$$

En particulier, la représentation interne correspond à

$$\left\{ \begin{array}{l} B = \frac{1}{\alpha} \frac{\cos \alpha R}{\sin \alpha R} - R \\ A = \frac{R}{\alpha^2} - \frac{R^3}{3} + \frac{1}{\alpha} \frac{\cos \alpha R}{\sin \alpha R} \left[R^2 + \frac{1}{\alpha^2} - R \frac{\cos \alpha R}{\alpha \sin \alpha R} \right] \end{array} \right.$$

On note que, pour la valeur critique $\alpha = \pi/2R$, la représentation interne coïncide avec la représentation périodique dont nous sommes partis (ceci indique sans doute que $\alpha = \pi/2R$ est la valeur extrême, au-delà de laquelle ces fonctions ne sont plus des covariances). La pente à l'origine du corrélogramme est alors particulièrement forte $(4/R) (1/(4 - \pi^2/3))$.