

PROBABILITÉS ET STATISTIQUES

L'objet du problème est l'étude d'un algorithme stochastique de minimisation d'une fonction H sur un ensemble E^S où S est de cardinal fini n (En pratique n est très grand, par exemple en traitement d'images $n \approx 10^6$). Cet algorithme dépend d'une suite de paramètres réels positifs (T_k) .

Dans la première partie $E = \mathcal{R}$ et H est une forme quadratique définie positive ; elle est donc convexe et a un minimum unique. Les vecteurs aléatoires qui interviennent dans l'algorithme sont Gaussiens. L'algorithme converge pourvu que la suite (T_k) tende vers 0.

Dans la seconde partie E est fini et H quelconque.

L'algorithme converge pourvu que la suite (T_k) tende vers 0 en décroissant et en restant minorée par une suite $(\frac{\gamma}{\ln k})$.

Mise à part cette problématique commune, les deux parties sont indépendantes et peuvent être abordées dans l'ordre qui conviendra le mieux à chaque candidat. Celui-ci pourra admettre le résultat de certaines questions pour traiter les suivantes à condition de l'indiquer clairement.

PREMIERE PARTIE

Toutes les variables aléatoires intervenant dans cette partie sont définies sur un même espace probabilisé. On note \mathcal{F} la tribu des parties probabilisables et E l'espérance mathématique, ou moyenne, ou intégrale par rapport à la probabilité.

Q.1. Soit $S = \{1, 2, \dots, n\}$ et soit $\{e_s\}_s \in S$ la base canonique de \mathcal{R}^n ; on note de la même lettre une application linéaire de \mathcal{R}^n dans \mathcal{R}^n et la matrice (n, n) qui la représente sur cette base, un vecteur de \mathcal{R}^n et la matrice colonne $(n, 1)$ qui le représente ; I_n désigne l'application identique de \mathcal{R}^n sur lui-même et ${}^t A$ la matrice transposée de la matrice A .

Un vecteur aléatoire à valeurs dans \mathcal{R}^n et suivant une loi de Laplace-Gauss sera dit Gaussien. Il sera dit Gaussien strict si sa matrice des variances-covariances est régulière (pour abrégé, on appellera celle-ci covariance et on la notera cov).

Soit $X = \sum_{s \in S} X_s e_s$ un vecteur Gaussien strict de \mathcal{R}^n de moyenne $E(X) = m = \sum_{s \in S} m_s e_s$

et de covariance $\text{cov}(X) = E((X-m)^t(X-m)) = \Gamma$.

On note γ l'inverse de Γ , γ_{sk} les éléments de γ , f la densité de X par rapport à la mesure de Lebesgue de support \mathcal{R}^n .

Pour tout s de S , on note P_s l'application de \mathcal{R}^n dans \mathcal{R}^n qui à x associe $x_s e_s : P_s x = x_s e_s$; et on pose :

$$x_{(s)} = (I_n - P_s) x,$$

$$X_{(s)} = (I_n - P_s) X.$$

1.1. Déterminer la loi de $X_{(s)}$; on précisera : sa moyenne, sa covariance, sa fonction caractéristique,

et sa densité notée g_s par rapport à la mesure de Lebesgue ayant pour support $(I_n - P_s) \mathcal{R}^n$.

1.2. Montrer que l'on a, pour tout x de \mathcal{R}^n :

$$f(x) = g_s(x_{(s)}) h_s(x)$$

$$\text{avec } h_s(x) = \sqrt{\frac{\gamma_{ss}}{2\pi}} \exp\left(-\frac{1}{2} x_{(s-m)}^t \gamma_{(s-m)} x_{(s-m)}\right) \quad \text{où } Q_s = \frac{1}{\gamma_{ss}} P_s.$$

1.3. On dit qu'une fonction φ de \mathcal{R} (respectivement \mathcal{R}^n) dans \mathcal{C} est à croissance lente s'il existe un k de \mathcal{R} tel que

$$\lambda + \frac{|\varphi(\lambda)|}{(1+|\lambda|)^k} \text{ soit bornée sur } \mathcal{R}$$

(respectivement $\lambda + \frac{|\varphi(\lambda)|}{(1+|\lambda|)^k}$ bornée sur \mathcal{R}^n).

Tournez la page S.V.P.

ii) pour toute application φ mesurable et à croissance lente de \mathbb{R}^n dans \mathbb{C} ,

$$\int_{\mathbb{R}^n} \varphi(\lambda e_{s_k} + \alpha^k) h_{s_k}(\lambda e_{s_k} + \alpha^k) d\lambda$$

est un représentant de $E(\varphi(Y^{k+1}) / \mathcal{F}^k)$.

3.1. u étant un vecteur de \mathbb{R}^n , exprimer $E(\exp(i \sum u_j Y_j^{k+1}) / \mathcal{F}^k)$ en fonction de Y^k .

3.2. En déduire que, pour tout k , Y^k est un vecteur gaussien à valeurs dans \mathbb{R}^n .

Calculer $\mu^k = E(Y^k - m)$ et $E((Y^k - m)^t (Y^k - m))$.

3.3. On pose, pour tout x de \mathbb{R}^n :

$$\|x\|_Y = \sqrt{\sum x_j Y_j}$$

Montrer que $\| \cdot \|_Y$ est une fonction décroissante de k .

3.4. Montrer que le produit :

$(I_n - Q_n Y) \dots (I_n - Q_1 Y)$ est une application linéaire strictement contractante pour $\| \cdot \|_Y$.

En déduire que $\lim_{k \rightarrow \infty} E(Y^k) = m$, puis que la suite $(Y^k)_{k \geq 1}$ converge en loi vers X .

3.5. Quelle est la loi de Y^k dans le cas particulier :

$$\mu^1 = 0, \Lambda^1 = \Gamma ?$$

Q.4. On se donne une suite $(T_k)_{k \geq 1}$ de réels strictement positifs telle que :

$$\lim_{k \rightarrow \infty} T_k = 0.$$

On reprend l'algorithme de la question 3 en y remplaçant la fonction h_{s_k} par la fonction :

$$x \mapsto h_k^1(x) = \sqrt{\frac{Y_{s_k} s_k}{T_k}} \exp\left(-\frac{1}{T_k} \sum_{j=1}^n Y_j^{(x-m)} Y_j^{(x-m)}\right)$$

A toute fonction φ de \mathbb{R} dans \mathbb{C} mesurable et à croissance lente, on associe la fonction ψ_s de $(I_n - P_s) \mathbb{R}^n$ dans \mathbb{C} définie par :

$$\psi_s(\alpha) = \int_{\mathbb{R}} \varphi(\lambda) h_s(\lambda e_s + \alpha) d\lambda.$$

On note $\mathcal{F}_{(s)}$ la plus petite sous-tribu de \mathcal{F} rendant mesurable $X_{(s)}$. Montrer que l'espérance conditionnelle de $\varphi(X_s)$ par rapport à cette tribu : $E(\varphi(X_s) | \mathcal{F}_{(s)})$ est définie et que $\psi_s(X_{(s)})$ est un représentant de $E(\varphi(X_s) | \mathcal{F}_{(s)})$.

Q.2.

2.1. Pour α fixé dans $(I_n - P_s) \mathbb{R}^n$, montrer que la fonction de

\mathbb{R} dans \mathbb{R} :

$$\lambda \mapsto h_s(\lambda e_s + \alpha)$$

est une densité de probabilité Gaussienne par rapport à la mesure de Lebesgue de support \mathbb{R} .

Soit $Z_s(\alpha)$ une variable aléatoire réelle ayant cette densité.

2.2. Montrer que $E(Z_s(\alpha) e_j) = Q_s Y_j(m - \alpha)$.

2.3. Montrer que $\text{cov}(Z_s(\alpha) e_j) = Q_s$.

2.4. Déterminer la fonction caractéristique de $Z_s(\alpha)$.

Q.3. Pour tout k entier strictement positif, on note s_k l'élément de S tel que : $s_k \equiv k \pmod{n}$.

On considère une suite $(Y^k)_{k \geq 1}$ de vecteurs aléatoires à valeurs dans \mathbb{R}^n .

On note \mathcal{F}^k la plus petite sous-tribu de \mathcal{F} rendant mesurables Y^1, Y^2, \dots, Y^k .

On pose $\alpha^k = (I_n - P_{s_k}) Y^k$.

On suppose que

1) Y^1 est Gaussien de moyenne $m + \mu^1$, de covariance Λ^1 ;

5.1. Montrer que, pour toute transition P , il existe une fonction non identiquement nulle, α , de Ω dans \mathbb{R} telle que, pour tout ω de Ω :

$$\alpha(\omega) = \sum_{\omega' \in \Omega} \alpha(\omega') P(\omega', \{\omega\}).$$

Montrer que $|\alpha|$ satisfait la même équation et en déduire qu'il existe une probabilité μ invariante par P .

5.2. Montrer que quelles que soient les deux probabilités μ et ν et les deux transitions P et Q , on a :

$$\begin{aligned} \|\mu P - \nu P\| &\leq \|\mu - \nu\| \Delta(P) \\ \text{et } \Delta(PQ) &\leq \Delta(P) \Delta(Q). \end{aligned}$$

5.3. Montrer que :

$$\Delta(P) = 1 - \min_{\omega, \omega'} \sum_{\omega''} \min(P(\omega, \omega''), P(\omega', \omega''))$$

Q.6. On considère une suite $(P^k)_{k \in \mathbb{N}}$ de transitions sur Ω et on définit la suite $(P^{k,l})_{k,l \in \mathbb{N}}$ par :

$$\begin{aligned} P^{k,k+1} &= P^{k+1} \text{ et, pour } l \geq k+2, \\ P^{k,l} &= P^{k,l-1} P^l. \end{aligned}$$

On dit que la suite $(P^k)_{k \in \mathbb{N}}$ est faiblement ergodique si, pour tout k de \mathbb{N} ,

$$\lim_{l \rightarrow \infty} \Delta(P^{k,l}) = 0.$$

On dit que la suite $(P^k)_{k \in \mathbb{N}}$ est fortement ergodique s'il existe une probabilité ν , telle que, pour toute probabilité μ et pour tout k dans \mathbb{N} , on ait :

$$\lim_{l \rightarrow \infty} \|\mu P^{k,l} - \nu\| = 0.$$

et on suppose maintenant que, pour tout $k \geq 1$,

$$\int_{\mathbb{R}} \varphi(\lambda e_{s_k} + \alpha^k) h_k^1(\lambda e_{s_k} + \alpha^k) d\lambda$$

est un représentant de $E(\varphi^{(Y^{k+1})} / \mathcal{F}_k)$.

Montrer que la suite $(Y_k^k)_{k \geq 1}$ converge en probabilité vers m .

DEUXIEME PARTIE

Dans cette partie, Ω est un ensemble fini et toutes les probabilités sont définies sur $\mathcal{P}(\Omega)$.

Etant données deux probabilités μ et ν , on pose

$$\|\mu - \nu\| = \max_{A \subset \Omega} |\mu(A) - \nu(A)|;$$

on rappelle que

$$\begin{aligned} \|\mu - \nu\| &= \sum_{\omega \in \Omega} (\mu(\omega) - \nu(\omega))^+ \\ &= \frac{1}{2} \sum_{\omega \in \Omega} |\mu(\omega) - \nu(\omega)| \end{aligned}$$

où $x^+ = \max(x, 0)$.

Q.5. On appelle transition sur Ω une fonction P de $\Omega \times \mathcal{P}(\Omega)$ dans $[0,1]$ telle que, pour tout ω de Ω , la fonction $A \rightarrow P(\omega, A)$ soit une probabilité ; on note P_ω cette probabilité.

On pose alors $\Delta(P) = \max_{\omega, \omega'} \|P_\omega - P_{\omega'}\|$.

Etant données une probabilité μ et une transition P , on note μP la probabilité définie par

$$\mu P = \sum_{\omega} \mu(\omega) P_\omega$$

et on dit que μ est invariante par P si $\mu P = \mu$.

Etant données deux transitions P et Q , on note PQ la transition définie par :

$$PQ(\omega, A) = \sum_{\omega' \in \Omega} P(\omega, \omega') Q(\omega', A).$$

Pour une énumération $\{s_1, s_2, \dots, s_n\}$ de S , on pose

$$P^T = \begin{pmatrix} \pi^T_{s_1} & \pi^T_{s_2} & \dots & \pi^T_{s_n} \\ \pi^T_{s_1} & \pi^T_{s_2} & \dots & \pi^T_{s_n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \pi^T_{s_1} & \pi^T_{s_2} & \dots & \pi^T_{s_n} \end{pmatrix}$$

- 7.1. Montrer que $\mu_{H,T}$ est invariante par P^T .
- 7.2. On note Ω_0 le sous-ensemble de Ω sur lequel H est minimum : ω_0 appartient à Ω_0 si et seulement si $H(\omega_0) = \min_{\omega \in \Omega} H(\omega)$.
Soit μ_0 la probabilité uniforme sur Ω_0 ; montrer que :

$$\lim_{T \rightarrow 0} \|\mu_{H,T} - \mu_0\| = 0.$$

- 7.3. Montrer qu'il existe un nombre réel $\delta > 0$, ne dépendant que de H , tel que $\Delta(P^T) \leq 1 - \exp(-\frac{\delta}{T})$.

- 7.4. En déduire l'existence d'un nombre $\gamma > 0$ tel que, pour toute suite décroissante $(T_k)_{k \in \mathbb{N}}$ de réels > 0 satisfaisant

$$\lim_{k \rightarrow \infty} T_k = 0 \text{ et, pour tout } k \geq 2, T_k \geq \frac{\gamma}{T_{k-1}},$$

la suite $(P^{T_k})_{k \in \mathbb{N}}$ est fortement ergodique.

- FIN -

- 6.1. Montrer que $(P^k)_{k \in \mathbb{N}}$ est faiblement ergodique si et seulement si, quelles que soient les deux probabilités μ et ν et l'entier k , on a

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \|\mu P^{k,l} - \nu P^{k,l}\| = 0.$$

- 6.2. Soit, pour tout k dans \mathbb{N} , ν_k une probabilité invariante par P^k . Montrer que, si $\sum_k \|\nu_{k+1} - \nu_k\|$ converge, et si $(P^k)_{k \in \mathbb{N}}$ est faiblement ergodique, alors $(P^k)_{k \in \mathbb{N}}$ est fortement ergodique.

- Q.7. Dans cette question, Ω est l'ensemble des applications d'un ensemble S de cardinal fini n dans un ensemble fini $E : \Omega = E^S$; on note $(\omega_s)_{s \in S}$ un élément de Ω .

A toute fonction H de Ω dans \mathbb{R} , et à tout réel strictement positif T , on associe la probabilité $\mu_{H,T}$ définie par

$$\mu_{H,T}((\omega)) = C_{H,T} \exp\left(-\frac{H(\omega)}{T}\right)$$

$$\text{avec } C_{H,T} = \frac{1}{\sum_{\omega \in \Omega} \exp\left(-\frac{H(\omega)}{T}\right)}$$

Pour chaque s de S , on associe à tout ω de Ω sa restriction $\omega(s)$ à $S \setminus \{s\}$ (complémentaire de $\{s\}$ dans S) :

$$\omega(s) = (\omega_j)_{j \in S \setminus \{s\}}$$

et la fonction H_s définie sur $E \times E^{S \setminus \{s\}}$ par :

$$H_s(\omega_s, \omega(s)) = H(\omega).$$

On associe à H_s la transition π_s^T sur Ω définie par :

$$\pi_s^T(\omega, \omega') = \begin{cases} C_{s,T} \exp\left(-\frac{H_s(\omega'_s, \omega(s))}{T}\right) & \text{si } \omega(s) = \omega'_s \\ 0 & \text{si } \omega(s) \neq \omega'_s \end{cases}$$

où $C_{s,T}$ ne dépend pas de ω'_s .