

## M2 - Bayésien non-paramétrique

Examen, le 05/04/2018

*Durée 3h. Les documents ne sont pas autorisés.*

### Questions de cours

1. Définir en une ou deux lignes pour une loi a posteriori  $\Pi[\cdot | X_1, \dots, X_n]$ , sans redéfinir le cadre et les notations, la notion de convergence à vitesse  $\varepsilon_n \rightarrow 0$ .
2. Interpréter les trois hypothèses du théorème GGV rappelé en annexe (1-2 lignes chaque).
3. Dans le modèle fondamental  $X | \theta \sim \mathcal{N}(\theta, 1)^{\otimes n}$ , avec pour loi a priori  $\theta \sim \mathcal{N}(a, 1) = \Pi$ , où  $a \in \mathbb{R}$  est fixé, déterminer la loi a posteriori  $\Pi[\cdot | X]$ . Le théorème BvM est-il vérifié ici ?

### Problème

On se place dans le modèle d'estimation de densité sur  $[0, 1]$ . Dans le cadre bayésien, pour  $X = X^{(n)} = (X_1, \dots, X_n)$ ,

$$\begin{aligned} X | f &\sim P_f^{\otimes n}, \\ f &\sim \Pi, \end{aligned}$$

où  $dP_f(x) = f(x)dx$  avec  $f$  densité sur l'intervalle  $[0, 1]$ , et  $\Pi$  une loi a priori sur les densités à choisir.

*Notations.* Pour  $K \geq 1$  un entier, on note  $I_1 = [0, \frac{1}{K}]$  et  $I_j = (\frac{j-1}{K}, \frac{j}{K}]$  pour  $j = 2, \dots, K$  la subdivision régulière de  $[0, 1]$  en  $K$  blocs. On note  $\mathcal{H}_K$  l'ensemble des histogrammes sur cette subdivision, et  $\mathcal{H}_K^1$  les éléments de  $\mathcal{H}_K$  qui sont des densités. On note  $\mathcal{D} = \{f : [0, 1] \rightarrow (c, M]$  mesurable,  $\int_0^1 f(u)du = 1\}$  pour  $0 < c \leq M < \infty$  des constantes fixées. Pour  $\beta \in (0, 1]$ , on pose

$$H_D(\beta) = \{f \in \mathcal{D}, |f(x) - f(y)| \leq D|x - y|^\beta, \forall x, y \in [0, 1]\}.$$

On considère la loi a priori  $\Pi$  sur les densités engendrée par, pour  $x \in [0, 1]$  et  $a > 0$ ,

$$f(x) = \sum_{k=1}^K Y_k K \mathbb{1}_{I_k}(x), \quad (Y_1, \dots, Y_K) \sim \text{Dir}(a, a, \dots, a),$$

où  $K$  est un entier à choisir dans la suite en fonction de  $n$ .

La loi a posteriori  $\Pi[\cdot | X]$  est la loi de  $f$  sachant  $X$ . On étudie cette loi en probabilité sous  $P_{f_0}$ , c'est-à-dire sous l'hypothèse qu'il existe  $f_0$ , "vraie" valeur du paramètre, telle que  $X \sim P_{f_0}^{\otimes n}$ . Dans la suite, on supposera

$$f_0 \in H_D(\beta).$$

1. Pour  $f \in L^2[0, 1]$ , montrer que sa projection orthogonale  $f_K$  pour la norme  $\|\cdot\|_2$  sur  $\mathcal{H}_K$  est

$$f_K = \sum_{k=1}^K \bar{f}_k \mathbb{1}_{I_k}, \quad \bar{f}_k = K \int_{I_k} f.$$

2. Pour  $f \in H_D(\beta)$  montrer que, pour  $D_1$  à déterminer, et  $\|f\|_\infty = \sup_{x \in [0,1]} |f(x)|$ ,

$$\|f - f_K\|_\infty \leq D_1 K^{-\beta}.$$

3. On pose

$$\mathcal{F}_{n,K} = \left\{ f \in \mathcal{H}_K^1, f = \sum_{k=1}^K a_k \mathbb{1}_{I_k}, \max_{1 \leq k \leq K} a_k \leq K \right\}.$$

Vérifier que  $\Pi[\mathcal{F}_{n,K}] = 1$ .

4. On *admet* que, pour  $\|\cdot\|_K$  la norme euclidienne sur  $\mathbb{R}^K$ , soit  $\|u\|_K^2 = \sum_{k=1}^K u_k^2$ , et  $B_\infty(r) = \{u \in \mathbb{R}^K, \max_{1 \leq k \leq K} |u_k| \leq r\}$ ,

$$N(\varepsilon_n, \mathcal{F}_{n,K}, h) \leq N(\varepsilon_n, B_\infty(\sqrt{K}), \|\cdot\|_K).$$

- (a) Montrer que  $B_\infty(\sqrt{K}) \subset B_2(K)$ , où  $B_2(K)$  est définie dans l'annexe.  
 (b) En déduire une majoration de  $N(\varepsilon_n, \mathcal{F}_{n,K}, h)$  en fonction de  $K$  et  $\varepsilon_n$ .
5. Montrer que pour  $f \in \mathcal{H}_K^1$ ,  $f = \sum_{k=1}^K a_k \mathbb{1}_{I_k}$ , on a  $\bar{f}_k = a_k$ , puis que

$$\|f - f_0\|_\infty \leq \sum_{k=1}^K |\bar{f}_k - \bar{f}_{0,k}| + \|f_0 - f_{0,K}\|_\infty.$$

6. On *admet* l'inclusion suivante, pour  $C > 0$  une constante,

$$\{f \in \mathcal{H}_K^1, \|f - f_0\|_\infty \leq C\varepsilon_n\} \subset B_{KL}(f_0, \varepsilon_n).$$

- (a) En utilisant les questions précédentes, en déduire que

$$\Pi[B_{KL}(f_0, \varepsilon_n)] \geq P \left( K \sum_{k=1}^K \left| Y_k - \frac{\bar{f}_{0,k}}{K} \right| + D_1 K^{-\beta} \leq C\varepsilon_n \right).$$

- (b) En déduire, en utilisant la propriété de la loi de Dirichlet donnée en Annexe, une minoration de  $\Pi[B_{KL}(f_0, \varepsilon_n)]$  en fonction de  $K$  et  $\varepsilon_n$  (on pourra supposer  $K$  assez petit de sorte que  $D_1 K^{-\beta} \leq C\varepsilon_n/2$ ).
7. Ecrire les conditions sur  $K, \varepsilon_n$  qui permettent de vérifier les hypothèses du théorème GGV en utilisant ce qui précède.
8. Dans cette question seulement, on suppose  $\beta$  connu et on pose  $K = \lfloor n^{\frac{1}{1+2\beta}} \rfloor$ . Montrer qu'à un facteur logarithmique près on peut prendre  $\varepsilon_n$  de l'ordre de  $n^{-\beta/(2\beta+1)}$ .
9. On pose maintenant  $K = \lfloor n^{\frac{1}{1+2\alpha}} \rfloor$  pour  $\alpha \in (0, 1]$ .

- (a) Déterminer une vitesse  $\varepsilon_n$  vérifiant les hypothèses du théorème GGV en fonction de  $\alpha, \beta$  et  $n$ .
- (b) Quel choix de  $\alpha$  donne la vitesse la plus rapide? Commenter.
- (c) A votre avis, pour l'a priori  $\Pi$  considéré, la vitesse de convergence  $\varepsilon_n$  ci-dessus est-elle améliorable? Quel type de résultat pourrait-on chercher à établir pour vérifier votre intuition?

10. Dans cette question, on définit une nouvelle loi a priori  $\Pi$  par le schéma

$$f | K \sim \sum_{k=1}^K Y_k K \mathbb{1}_{I_k}, \quad (Y_1, \dots, Y_K) \sim \text{Dir}(a, a, \dots, a)$$

$$K \sim \pi_K,$$

où  $\pi_K$  est la loi sur les entiers strictement positifs définie par  $\pi_K(k) = ce^{-k \log k}, k \geq 1$ , avec  $c$  constante de proportionnalité.

- (a) On pose, pour  $K_n$  à choisir,

$$\mathcal{F}_n = \bigcup_{k=1}^{K_n} \mathcal{F}_{n,k}.$$

Vérifier que  $\Pi[f \notin \mathcal{F}_n] = \pi_K[K > K_n]$ .

- (b) Déterminer une vitesse  $\varepsilon_n$  vérifiant les hypothèses du théorème GGV pour cette nouvelle loi a priori  $\Pi$ .
- (c) Commenter.

### Exercice 1

On considère le modèle de suite gaussienne, pour  $n \geq 1$ ,

$$X_k = \theta_k + \frac{\varepsilon_k}{\sqrt{n}}, \quad k \geq 1,$$

où  $\theta = (\theta_1, \theta_2, \dots)$  appartient à  $\ell_2(\mathbb{N}^*)$  et  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots$  sont des variables i.i.d. de loi  $\mathcal{N}(0, 1)$ . Ainsi, le modèle s'écrit  $\mathcal{P} = \{P_\theta^{(n)}, \theta \in \ell_2(\mathbb{N}^*)\}$ , où

$$P_\theta^{(n)} = \bigotimes_{k \geq 1} \mathcal{N}(\theta_k, n^{-1}).$$

On pose  $X = (X_1, X_2, \dots)$  et on note, pour deux suites de réels  $a = (a_k), b = (b_k)$ ,

$$\langle a, b \rangle = \sum_{k \geq 1} a_k b_k,$$

lorsque la série correspondante converge, et  $\|a\|^2 = \langle a, a \rangle = \sum_{k \geq 1} a_k^2$ .

Soient  $\theta_1, \theta_0$  dans  $\ell_2(\mathbb{N}^*)$ . On note  $B(\theta_1, R) = \{\theta \in \ell_2(\mathbb{N}^*), \|\theta - \theta_1\| \leq R\}$  et on pose

$$r = \|\theta_0 - \theta_1\|/4.$$

On définit un test  $\phi_n$  par

$$\phi_n = \mathbb{1}_{\langle \theta_1 - \theta_0, X \rangle > \|\theta_1\|^2 - \|\theta_0\|^2}.$$

Enfin, on note  $E_\theta$  l'espérance sous la loi  $P_\theta^{(n)}$  et  $\bar{\Phi}(u) = P[\mathcal{N}(0, 1) > u]$ .

1. Montrer que

$$E_{\theta_0} \phi_n \leq \bar{\Phi}(\sqrt{n}\|\theta_1 - \theta_0\|/2).$$

2. Montrer que pour tout  $\theta \in B(\theta_1, r)$ , on a

$$\langle \theta_1 - \theta_0, \theta - \theta_0 \rangle \geq \frac{3}{4}\|\theta_1 - \theta_0\|^2.$$

3. En déduire que

$$\sup_{\theta \in B(\theta_1, r)} E_\theta(1 - \phi_n) \leq \bar{\Phi}(\sqrt{n}\|\theta_1 - \theta_0\|/4).$$

4. Quelle est l'utilité d'un résultat de ce type ? (on rappelle  $\bar{\Phi}(u) \leq e^{-u^2/2}$  si  $u \geq 0$ )

## Exercice 2

Soit  $\mathcal{P} = \{P_f^{\otimes n}, f \in \mathcal{F}\}$  le modèle d'estimation de densité, avec  $\mathcal{F}$  un sous-ensemble de densités et  $d$  une distance sur  $\mathcal{F}$ . Soit  $\Pi$  une loi a priori sur  $\mathcal{F}$ . On note  $X = X^{(n)} = (X_1, \dots, X_n)$ . On observe  $X$  avec  $X | f \sim P_f^{\otimes n}$ . Soit  $B(f, r) = \{h \in \mathcal{F}, d(h, f) \leq r\}$  la boule fermée centrée en  $f$  de rayon  $r$ .

Pour tout  $f \in \mathcal{F}$ , on note

$$r_n(f) = \inf\{r > 0, \Pi[B(f, r) | X] \geq 1/2\}.$$

On suppose que  $\Pi[\cdot | X]$  converge sous  $P_{f_0}$  vers  $f_0$  pour la distance  $d$  à vitesse  $\varepsilon_n$ .

1. Pour  $g \in \mathcal{F}$  fixée, montrer que  $r \rightarrow \Pi[B(g, r) | X]$  s'interprète comme la fonction de répartition d'une variable aléatoire (laquelle ? on pourra noter  $Y$  une variable aléatoire à valeurs dans  $\mathcal{F}$  tirée sous la loi  $\Pi[\cdot | X]$ ). En déduire que

$$\Pi[B(g, r_n(g)) | X] \geq 1/2.$$

2. Soit  $f_n$  un point de  $\mathcal{F}$  tel que

$$r_n(f_n) \leq \inf_{f \in \mathcal{F}} r_n(f) + \varepsilon_n.$$

Montrer que, sur un événement de probabilité qui tend vers 1, l'intersection  $B(f_0, \varepsilon_n) \cap B(f_n, r_n(f_n))$  est non vide [on pourra considérer sa masse a posteriori].

3. Soit  $\hat{f}_n$  le centre de la boule de plus petit rayon contenant encore au moins la moitié de la masse a posteriori. Montrer que, sur un événement de probabilité qui tend vers 1, on a  $d(\hat{f}_n, f_0) \leq 3\varepsilon_n$ .

## Annexe – Notations et rappels

*Lois de Dirichlet.*

- La loi de Dirichlet  $\text{Dir}(\alpha) = \text{Dir}(a_1, \dots, a_k)$  avec  $\alpha = (a_1, \dots, a_k) \in \mathbb{R}_*^{+k}$  est la loi sur le simplexe  $\mathcal{S}_k = \{x = (x_1, \dots, x_k) \in [0, 1]^k, \sum_{i=1}^k x_i = 1\}$  de densité

$$x \rightarrow \frac{1}{B(\alpha)} \prod_{i=1}^k x_i^{a_i-1} \mathbb{1}_{\mathcal{S}_k}(x), \quad B(\alpha) = \frac{\prod_{i=1}^k \Gamma(a_i)}{\Gamma(\sum_{i=1}^k a_i)}.$$

- Soit  $y$  un point quelconque du simplexe  $S_k$ . Soit  $\varepsilon > 0$  tel que  $\varepsilon > 1/k$ . Alors, si  $(Y_1, \dots, Y_k) \sim \text{Dir}(a, \dots, a)$ , et si  $a \geq \varepsilon$ , on peut montrer que, pour des constantes universelles  $c_1, C_1 > 0$ ,

$$P\left(\sum_{i=1}^k |Y_i - y_i| \leq 2\varepsilon\right) \geq C_1 \exp\left(-c_1 k \log \frac{1}{\varepsilon}\right).$$

*Entropie.*

- L'entropie  $N(\varepsilon, \mathcal{F}, d)$  est le nombre minimal de boules de rayon  $\varepsilon$  pour la distance  $d$  nécessaires pour recouvrir  $\mathcal{F}$ .
- Si  $B_2(M) = \{x \in \mathbb{R}^K, \|x\|_K \leq M\}$  est la boule de  $\mathbb{R}^K$  centrée en 0 de rayon  $M$  pour la norme euclidienne  $\|x\|_K^2 = \sum_{k=1}^K x_k^2$ , on a  $N(\varepsilon, B_2(M), \|\cdot\|) \leq (1 + \frac{2M}{\varepsilon})^K$  pour tout  $K \geq 1$  et tous  $M, \varepsilon > 0$ .

*Théorème GGV en estimation de densité.*

Dans le modèle d'estimation de densité du Problème, le théorème GGV s'énonce comme suit. Soit  $h$  la distance de Hellinger sur les densités

$$h(f, g) = \left( \int_0^1 (\sqrt{f} - \sqrt{g})^2(u) du \right)^{1/2}.$$

Soit  $\varepsilon_n$  une suite telle que  $n\varepsilon_n^2 \rightarrow \infty$  et  $\varepsilon_n \rightarrow 0$  quand  $n \rightarrow \infty$ . Soit  $\mathcal{F}$  l'ensemble des densités sur  $[0, 1]$  et soit  $f_0 \in \mathcal{F}$ . Supposons qu'il existe des ensembles  $\mathcal{F}_n \subset \mathcal{F}$ , et  $C, D > 0$ , tels que

$$\begin{aligned} \log N(\varepsilon_n, \mathcal{F}_n, h) &\leq Dn\varepsilon_n^2 \\ \Pi[\mathcal{F} \setminus \mathcal{F}_n] &\leq e^{-(C+4)n\varepsilon_n^2} \\ \Pi[B_{KL}(f_0, \varepsilon_n)] &\geq e^{-Cn\varepsilon_n^2}. \end{aligned}$$

Alors pour  $M$  assez grand, quand  $n \rightarrow \infty$ ,

$$E_{f_0} \Pi[\{f : h(f, f_0) \leq M\varepsilon_n\} | X] \rightarrow 1.$$