

Examen final
Méthodes d'estimation
Mai 2012

Enseignants: Mme H. Mallek et Mr H. Rammeh

Durée : 1h 30mn

(01 page)

Exercice 1 Soit X_1, \dots, X_n un n -échantillon d'une loi de Poisson de paramètre $\lambda > 0$.

1. Calculer l'information de Fisher associée au modèle.
2. En déduire que \bar{X} est un estimateur efficace de θ .

Exercice 2 Soit X_1, \dots, X_n un n -échantillon de X suivant la loi de densité

$$f_\lambda(x, \theta) = \frac{(\lambda + 1)x^\lambda}{\theta^{\lambda+1}} \mathbb{1}_{]0, \theta[}(x)$$

où $\lambda > -1$ est un réel connu et θ est inconnu.

1. Construire M_n , l'estimateur de θ par la méthode des moments d'ordre 1. Vérifier que M_n est sans biais de θ .
2. Exprimer la loi asymptotique de M_n .
3. Construire un intervalle de confiance de niveau asymptotique $1 - \alpha$ pour θ .
4. Déterminer une statistique exhaustive T_n pour le modèle.
5. Donner la loi de T_n et calculer son espérance.
6. Vérifier que cette statistique est complète.
7. Construire V_n , l'estimateur du maximum de vraisemblance de θ .
8. A partir de V_n , construire un estimateur U_n sans biais de θ .
9. Vérifier que U_n est un estimateur uvmb(esbvm) de θ .
10. Vérifier que la loi de $S_n = \frac{\max X_i}{\theta}$ ne dépend pas de θ et donner sa fonction de répartition.
11. En déduire un intervalle de confiance de niveau $1 - \alpha$ pour θ .

Correction Exercice 1 1. 2 points

$$I(\theta) = \frac{n}{\lambda}$$

2. 2 points

$$BCR(\theta) = \frac{\lambda}{n}$$

Correction Exercice 2

$$f_\lambda(x, \theta) = \frac{(\lambda+1)x^\lambda}{\theta^{\lambda+1}} \mathbb{1}_{]0, \theta[}(x)$$

1. 2 points

$$E(X) = \int_0^\theta \frac{(\lambda+1)x^{\lambda+1}}{\theta^{\lambda+1}} dx = \left[\frac{(\lambda+1)}{(\lambda+2)\theta^{\lambda+1}} x^{\lambda+2} \right]_0^\theta = \frac{(\lambda+1)}{(\lambda+2)} \theta$$

On a $q(\theta) = E_\theta[g(X)]$ avec $q: \theta \mapsto \frac{(\lambda+1)}{(\lambda+2)}\theta$ et $g: x \mapsto x$

$$\theta = q^{-1}(E_\theta[g(X)]) = q^{-1}(E_\theta[X]) = \frac{(\lambda+2)}{(\lambda+1)} E_\theta[X]$$

D'où $M_n = \frac{(\lambda+2)}{(\lambda+1)} \bar{X}$ est un estimateur de θ par la méthode des moments.

$$E(M_n) = \frac{(\lambda+2)}{(\lambda+1)} E(\bar{X}) = \frac{(\lambda+2)}{(\lambda+1)} E(X) = \theta$$

2. 2 points

Considérons l'application $h: m_1 \mapsto \frac{(\lambda+2)}{(\lambda+1)} m_1$. h est continue et possède une dérivée par rapport à m_1 continue.

$$E(X^2) = \int_0^\theta \frac{(\lambda+1)x^{\lambda+2}}{\theta^{\lambda+1}} dx = \left[\frac{(\lambda+1)}{(\lambda+3)\theta^{\lambda+1}} x^{\lambda+3} \right]_0^\theta = \frac{(\lambda+1)}{(\lambda+3)} \theta^2.$$

Donc le moment d'ordre 2 de X existe.

On a alors $\sqrt{n}(M_n - \theta) \xrightarrow{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0, \sigma_h^2)$

$$\sigma_h^2 = \text{Var} \left[\frac{\partial h}{\partial m_1} X \right] = \left(\frac{(\lambda+2)}{(\lambda+1)} \right)^2 \text{Var}[X] = \left(\frac{(\lambda+2)}{(\lambda+1)} \right)^2 \theta^2 \left(\frac{(\lambda+1)}{(\lambda+3)} - \left(\frac{(\lambda+1)}{(\lambda+2)} \right)^2 \right)$$

$$\sigma_h^2 = \theta^2 \left(\frac{(\lambda+2)^2}{(\lambda+1)(\lambda+3)} - 1 \right).$$

3. 2 points

$$\sqrt{n}(M_n - \theta) \xrightarrow{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0, \sigma_h^2)$$

$$\text{Posons } q = F_{\mathcal{N}(0,1)}^{-1} \left(1 - \frac{\alpha}{2} \right) \text{ et } \omega = \frac{(\lambda+2)^2 - (\lambda+1)(\lambda+3)}{(\lambda+1)(\lambda+3)}$$

$$P \left[-q \leq \sqrt{n} \frac{M_n - \theta}{\sigma_h} \leq q \right] = 1 - \alpha$$

$$P \left[-q \leq \sqrt{n} \frac{M_n - \theta}{\theta \sqrt{\omega}} \leq q \right] = 1 - \alpha$$

$$P \left[-\frac{\sqrt{\omega}}{\sqrt{n}} q \leq \left(\frac{M_n}{\theta} - 1 \right) \leq \frac{\sqrt{\omega}}{\sqrt{n}} q \right] = 1 - \alpha$$

$$P \left[1 - \frac{\sqrt{\omega}}{\sqrt{n}} q \leq \frac{M_n}{\theta} \leq 1 + \frac{\sqrt{\omega}}{\sqrt{n}} q \right] = 1 - \alpha$$

D'où l'intervalle de confiance de niveau asymptotique pour θ :

$$IC_{1-\alpha}(\theta) = \left[\frac{M_n}{1 + \frac{\sqrt{\omega}}{\sqrt{n}} q} ; \frac{M_n}{1 - \frac{\sqrt{\omega}}{\sqrt{n}} q} \right]$$

$$IC_{1-\alpha}(\theta) = \left[\frac{M_n}{1 + \frac{(\lambda+2)^2 - (\lambda+1)(\lambda+3)}{n(\lambda+1)(\lambda+3)} F_{\mathcal{N}(0,1)}^{-1}\left(1 - \frac{\alpha}{2}\right)} ; \frac{M_n}{1 - \frac{(\lambda+2)^2 - (\lambda+1)(\lambda+3)}{n(\lambda+1)(\lambda+3)} F_{\mathcal{N}(0,1)}^{-1}\left(1 - \frac{\alpha}{2}\right)} \right].$$

4. 2 points

$$\mathcal{L}(\underline{x}, \theta) = \exp \left(n \ln(\lambda + 1) + \lambda \sum_{i=1}^n \ln x_i - n(\lambda + 1) \ln \theta \right) \mathbb{1}_{\{\min x_i > 0\}} \mathbb{1}_{\{\max x_i < \theta\}}$$

$$\mathcal{L}(\underline{x}, \theta) = \exp(-n(\lambda + 1) \ln \theta) \mathbb{1}_{\{\max x_i < \theta\}} \cdot \exp \left(n \ln(\lambda + 1) + \lambda \sum_{i=1}^n \ln x_i \right) \mathbb{1}_{\{\min x_i > 0\}}$$

$$\mathcal{L}(\underline{x}, \theta) = g(T_n, \theta) \cdot h(\underline{x})$$

$$\text{avec } g(T_n, \theta) = \exp(-n(\lambda + 1) \ln \theta) \mathbb{1}_{\{\max x_i < \theta\}}$$

$$\text{et } h(\underline{x}) = \exp \left(n \ln(\lambda + 1) + \lambda \sum_{i=1}^n \ln x_i \right) \mathbb{1}_{\{\min x_i > 0\}}$$

$T_n = \max X_i$ est donc une statistique exhaustive.

5. 2 points

$$F_T(x) = P_\theta[\max X_i < x] = \prod_{i=1}^n P_\theta[X_i < x] = (F_X(x))^n$$

$$F_X(x) = \int_0^x \frac{(\lambda+1)t^\lambda}{\theta^{\lambda+1}} dt = \left[\frac{t^{\lambda+1}}{\theta^{\lambda+1}} \right]_0^x = \frac{x^{\lambda+1}}{\theta^{\lambda+1}}$$

$$F_T(x) = \left(\frac{x^{\lambda+1}}{\theta^{\lambda+1}} \right)^n = \left(\frac{x}{\theta} \right)^{n(\lambda+1)} \mathbb{1}_{]0, \theta[}(x) + \mathbb{1}_{\{x > \theta\}}$$

$$f_T(x) = \frac{n(\lambda+1)}{\theta^{n(\lambda+1)}} x^{n(\lambda+1)-1} \mathbb{1}_{]0, \theta[}(x)$$

$$E_\theta[T_n] = \int_0^\theta \frac{n(\lambda+1)}{\theta^{n(\lambda+1)}} x^{n(\lambda+1)} dx = \frac{n(\lambda+1)}{\theta^{n(\lambda+1)}} \left[\frac{x^{n(\lambda+1)+1}}{n(\lambda+1)+1} \right]_0^\theta = \frac{n(\lambda+1)}{n(\lambda+1)+1} \theta.$$

6. 1 point

Soit ϕ une application mesurable telle que pour tout θ , $E_\theta[\phi(T_n)] = 0$.

$$E_\theta[\phi(T_n)] = 0, \forall \theta > 0$$

$$\iff \int_0^\theta \phi(T_n) \frac{n(\lambda+1)}{\theta^{n(\lambda+1)}} x^{n(\lambda+1)-1} dx = 0, \forall \theta > 0$$

Si u désigne l'application à intégrer, $u : x \mapsto \phi(T_n) \frac{n(\lambda+1)}{\theta^{n(\lambda+1)}} x^{n(\lambda+1)-1}$.

Soit v une primitive de u .

$$\int_0^\theta \phi(T_n) \frac{n(\lambda+1)}{\theta^{n(\lambda+1)}} x^{n(\lambda+1)-1} dx = 0, \forall \theta > 0$$

$$\iff v(\theta) - v(0) = 0, \forall \theta > 0. \text{ } v \text{ est donc constante et } u \text{ est nulle.}$$

Donc $\phi(T_n) \frac{n(\lambda+1)}{\theta^{n(\lambda+1)}} x^{n(\lambda+1)-1} = 0 \implies \phi = 0$ et T_n est complète.

7. 1 point

$$\mathcal{L}(\underline{x}, \theta) = \exp \left(n \ln(\lambda + 1) + \lambda \sum_{i=1}^n \ln x_i - n(\lambda + 1) \ln \theta \right) \mathbb{1}_{\{\min x_i > 0\}} \mathbb{1}_{\{\max x_i < \theta\}}$$

Il s'agit d'une fonction strictement décroissante en θ sur l'intervalle $] \max x_i, +\infty[$.

Son maximum est donc en $\max x_i$ et $V_n = \max X_i = T_n$ est l'unique estimateur du maximum de vraisemblance.

8. 1 point

$E(V_n) = E(T_n) = \frac{n(\lambda+1)}{n(\lambda+1)+1}\theta. \implies U_n = \frac{n(\lambda+1)+1}{n(\lambda+1)} \max X_i$ est sans biais de θ .

9. 1 point

$E(U_n) = \theta < +\infty$.

U_n est un estimateur sans biais de θ et fonction d'une statistique exhaustive complète. Il est donc uvm de θ .

10. 2 points

$S_n = \frac{\max X_i}{\theta} = \frac{T_n}{\theta} \quad \theta > 0$.

$f_S(x) = \theta f_T(\theta x) = \theta \frac{n(\lambda+1)}{\theta^{n(\lambda+1)}} (\theta x)^{n(\lambda+1)-1} \mathbb{1}_{]0, \theta[}(\theta x)$

$f_S(x) = n(\lambda+1) x^{n(\lambda+1)-1} \mathbb{1}_{]0, 1[}(x)$

la loi de S_n ne dépend donc pas de θ .

$F_S(x) = \int_0^x n(\lambda+1) t^{n(\lambda+1)-1} dt = [t^{n(\lambda+1)}]_0^x = x^{n(\lambda+1)} \mathbb{1}_{]0, 1[}(x) + \mathbb{1}_{\{x \geq 1\}}$.

11. 2 points

Soit $I_S(\alpha, \beta)$ un intervalle de dispersion de S_n . Les caractéristiques de la distribution étant inconnue, on prendra par commodité $\beta = \frac{\alpha}{2}$

$P\left[Q_S\left(\frac{\alpha}{2}\right) \leq \frac{\max X_i}{\theta} \leq Q_S\left(1 - \frac{\alpha}{2}\right)\right] = 1 - \alpha$

$P\left[\frac{\max X_i}{Q_S(1-\frac{\alpha}{2})} \leq \theta \leq \frac{\max X_i}{Q_S(\frac{\alpha}{2})}\right] = 1 - \alpha$

On a $Q_S(y) = F_S^{-1}(y) = \sqrt[n(\lambda+1)]{y}$. D'où l'intervalle de confiance de niveau $1 - \alpha$ pour θ :

$IC_{1-\alpha}(\theta) = \left[\frac{\max X_i}{\sqrt[n(\lambda+1)]{1-\frac{\alpha}{2}}} \leq \theta \leq \frac{\max X_i}{\sqrt[n(\lambda+1)]{\frac{\alpha}{2}}}\right]$.