

Devoir Surveillé
Méthodes d'estimation

Enseignants: Mme H. Mallek et Mr H. Rammeh

Durée : 1h 30mn

Exercice 1 Soit X_1, \dots, X_n un n -échantillon de X suivant la loi Poisson de paramètre θ ($\theta > 0$).

1. En utilisant la définition, montrer que le moment empirique d'ordre 1 est une statistique exhaustive
2. Vérifier que cette statistique est complète.
3. Déterminer l'estimateur $\hat{\theta}_n$ de θ par la méthode des moments d'ordre 1 (c-à-d: $g(x) = x$).

Exercice 2 Soit X_1, \dots, X_n un n -échantillon de X suivant la loi de Weibull de paramètres α et λ strictement positifs.

La densité de X s'écrit : $f(x, \alpha, \lambda) = \alpha \lambda x^{\alpha-1} \exp(-\lambda x^\alpha) \mathbb{I}_{\mathbb{R}_+^*}$.

1. **(1,5 points)** Montrer que $E(X) = \frac{1}{\alpha \lambda^{\frac{1}{\alpha}}} \Gamma\left(\frac{1}{\alpha}\right)$

On pourra utiliser la densité de la loi gamma.

(la densité de $\gamma(a, \lambda)$ s'écrit : $f(x) = \frac{\lambda^a}{\Gamma(a)} x^{a-1} \exp(-\lambda x) \mathbb{I}_{\{x > 0\}}$)

2. On souhaite résumer l'échantillon.

- (a) **(2 points)** Peut-on trouver un résumé exhaustif pour ce modèle à 2 paramètres (justifier).
- (b) **(1 point)** S'agit-il d'une famille exponentielle à 2 paramètres? (justifier)
- (c) **(2 points)** Quel paramètre peut-on fixer pour obtenir une famille exponentielle à 1 paramètre? (exprimer la famille sous sa forme canonique)

3. On décide pour toute la suite de fixer α .

- (a) **(1,5 points)** Montrer que le moment empirique d'ordre α , $\hat{m}_\alpha = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^\alpha$ de

X est une statistique exhaustive minimale.

- (b) **(2 points)** Déterminer l'espérance et la variance de \hat{m}_α .

- (c) **(2 points)** Proposer un estimateur $\hat{\lambda}_n$ de λ par la méthode des moments d'ordre 1 (c-à-d: $g(x) = x$).

4. **(2 points)** On s'intéresse maintenant au paramètre $\theta = \lambda^{\frac{1}{\alpha}}$. Dédurre de ce qui précède un estimateur de θ .

Correction Exercice 1 Voir cours et TD.

Correction Exercice 2 $f_{(\alpha,\lambda)}(x) = \alpha \lambda x^{\alpha-1} \exp(-\lambda x^\alpha) \mathbb{I}_{\mathbb{R}_+^*}$.

$$1. \text{ (1,5 points) } E(X) = \int_0^{+\infty} \alpha \lambda x^\alpha \exp(-\lambda x^\alpha) dx$$

$$\text{Soit } u = x^\alpha \iff x = u^{\frac{1}{\alpha}} \text{ et } du = \alpha x^{\alpha-1} dx$$

$$E(X) = \int_0^{+\infty} \lambda u^{\frac{1}{\alpha}} \exp(-\lambda u) du = \frac{\Gamma\left(\frac{1}{\alpha}+1\right)}{\lambda^{\frac{1}{\alpha}}} \int_0^{+\infty} \frac{\lambda^{\frac{1}{\alpha}+1}}{\Gamma\left(\frac{1}{\alpha}+1\right)} u^{\frac{1}{\alpha}} \exp(-\lambda u) du = \frac{\Gamma\left(\frac{1}{\alpha}+1\right)}{\lambda^{\frac{1}{\alpha}}}$$

$$E(X) = \frac{1}{\alpha \lambda^{\frac{1}{\alpha}}} \Gamma\left(\frac{1}{\alpha}\right)$$

$$2. f(x, \alpha, \lambda) = \alpha \lambda x^{\alpha-1} \exp(-\lambda x^\alpha) \mathbb{I}_{\mathbb{R}_+^*}.$$

$$(a) \text{ (2 points) } \mathcal{L}(\underline{x}, \alpha, \lambda) = \alpha^n \lambda^n \left(\prod_{i=1}^n x_i \right)^{\alpha-1} \exp\left(-\lambda \sum_{i=1}^n x_i^\alpha\right) \mathbb{I}_{(\mathbb{R}_+^*)^n}(\underline{x})$$

La vraisemblance ne peut s'écrire sous la forme d'un produit $g(T(\underline{x}), \alpha, \lambda) \cdot h(\underline{x})$. Ainsi, le théorème de factorisation n'est pas vérifié et on ne peut trouver de résumé exhaustif pour (α, λ) .

(b) (1 point) S'il n'existe pas de résumé exhaustif pour le couple (α, λ) , le modèle ne peut appartenir à la famille exponentielle à 2 paramètres.

$$(c) \text{ (2 points) } \mathcal{L}(\underline{x}, \alpha, \lambda) = \exp\left(-\lambda \sum_{i=1}^n x_i^\alpha + (\alpha-1) \sum_{i=1}^n \ln x_i + n \ln \alpha + n \ln \lambda\right) \mathbb{I}_{(\mathbb{R}_+^*)^n}(\underline{x})$$

Pour obtenir une famille exponentielle à 1 paramètre, il faut fixer le paramètre α . On aura alors

$$\mathcal{L}(\underline{x}, \lambda) = \exp\left(\lambda \sum_{i=1}^n -x_i^\alpha + n \ln \lambda + (\alpha-1) \sum_{i=1}^n \ln x_i + n \ln \alpha\right) \mathbb{I}_{(\mathbb{R}_+^*)^n}(\underline{x})$$

$$\text{avec } c(\lambda) = \lambda \quad T(\underline{x}) = \sum_{i=1}^n -x_i^\alpha \quad d(\lambda) = n \ln \lambda \quad S(\underline{x}) = (\alpha-1) \sum_{i=1}^n \ln x_i +$$

$$n \ln \alpha$$

et $A = (\mathbb{R}_+^*)^n$ indépendant de λ . Le modèle est sous forme canonique car $c(\lambda) = \lambda$.

3. α est fixé.

$$\mathcal{L}(\underline{x}, \lambda) = \exp\left(\lambda \sum_{i=1}^n -x_i^\alpha + n \ln \lambda + 4 \sum_{i=1}^n \ln x_i + n \ln \alpha\right) \mathbb{I}_{(\mathbb{R}_+^*)^n}(\underline{x})$$

$$(a) \text{ (1,5 points) } T(\underline{X}) = -\sum_{i=1}^n X_i^\alpha \text{ est la statistique exhaustive complète et donc}$$

$$\text{minimale associée à la famille exponentielle. Donc } \hat{m}_\alpha = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^\alpha = -\frac{1}{n} T(\underline{X})$$

est aussi exhaustif. Comme \hat{m}_α est multiple de $T(\underline{X})$, alors \hat{m}_α est aussi minimal.

(b) **(2 points)** Le modèle est sous forme canonique et $\lambda \in \mathbb{R}_+^*$ ouvert. On a alors

$$E[T(\underline{X})] = -d'(\lambda) = -\frac{n}{\lambda} \quad \text{et} \quad \text{Var}[T(\underline{X})] = -d''(\lambda) = \frac{n}{\lambda^2}.$$

$$E[\hat{m}_\alpha] = E\left[-\frac{1}{n}T(\underline{X})\right] = \frac{1}{\lambda} \quad \text{et} \quad \text{Var}[\hat{m}_\alpha] = \frac{1}{n\lambda^2}.$$

(c) **(2 points)** $\mu_1 = E(X) = \frac{1}{\alpha\lambda^{\frac{1}{\alpha}}}\Gamma\left(\frac{1}{\alpha}\right)$

$$q(\lambda) = \frac{1}{\alpha\lambda^{\frac{1}{\alpha}}}\Gamma\left(\frac{1}{\alpha}\right) \quad g(x) = x$$

$$q(\lambda) = E[g(X)] \iff \lambda = q^{-1}(\mu_1) = \left(\frac{1}{\alpha\mu_1}\Gamma\left(\frac{1}{\alpha}\right)\right)^\alpha$$

De là, l'estimateur par la méthode des moments de λ est $\hat{\lambda}_1 = \left(\frac{1}{\alpha\hat{\mu}_1}\Gamma\left(\frac{1}{\alpha}\right)\right)^\alpha =$
 $\left(\frac{1}{\alpha\bar{X}_n}\Gamma\left(\frac{1}{\alpha}\right)\right)^\alpha.$

4. **(2 points)** $\theta = \lambda^{\frac{1}{\alpha}}$

De là, $\hat{\theta}$, l'estimateur par la méthode des moments de θ s'écrit

$$\hat{\theta} = \hat{\lambda}^{\frac{1}{\alpha}} = \frac{1}{\alpha\bar{X}_n}\Gamma\left(\frac{1}{\alpha}\right).$$