

Feuille d'exercices n°2.

Exercice 1. On rappelle que la loi Gamma $\mathcal{G}(\theta, \lambda)$, $\theta, \lambda > 0$, est une v.a. réelle de densité

$$x \mapsto \frac{\lambda^\theta}{\Gamma(\theta)} x^{\theta-1} \exp(-\lambda x), \quad x > 0.$$

Soit $(\mathbb{R}^n, (\mathcal{G}(\theta, \lambda))_{\theta>0, \lambda>0}^{\otimes n})$ un modèle statistique.

1. On suppose le paramètre λ connu. Proposer un estimateur de θ par la méthode des moments.
2. On suppose à présent que les deux paramètres θ, λ sont inconnus. Trouver un estimateur de (θ, λ) par la méthode des moments.

Exercice 2. Soit $(\mathbb{R}^n, (\mathbb{P}_\theta^{\otimes n})_{\theta \in \Theta})$ un modèle statistique. Dans chacun des cas suivants, calculer l'estimateur du maximum de vraisemblance. Est-il sans biais ? Consistant ? Dans l'affirmative, préciser sa vitesse de convergence.

1. Pour $\theta \in \Theta =]-1, 1[$, \mathbb{P}_θ a une densité sur \mathbb{R} donnée par

$$\begin{cases} 1 - \theta & \text{si } x \in]-1/2, 0] \\ 1 + \theta & \text{si } x \in]0, 1/2] \\ 0 & \text{sinon.} \end{cases}$$

2. Pour $\theta \in \Theta =]0, 1[$, \mathbb{P}_θ prend les valeurs 0, 1, -1 avec les probabilités respectives $1 - \theta, \theta/2, \theta/2$.
3. Pour $\theta = (a, b) \in \Theta = \{(x, y) : y > x\}$, $\mathbb{P}_\theta = \mathcal{U}[a, b]$.

Exercice 3. Soit $(\mathbb{R}_+, (\mathcal{E}(\theta))_{\theta>0})$ un modèle statistique ($\mathcal{E}(\theta)$ désigne la loi exponentielle de paramètre θ).

1. Montrer qu'il n'existe pas d'estimateur sans biais de θ .

On considère dans ce qui suit un échantillon (X_1, \dots, X_n) de loi $\mathcal{E}(\theta)$, $\theta > 0$.

2. Un statisticien propose d'estimer θ par

$$\hat{\theta} = \frac{1}{\bar{X}_n}.$$

Expliquer ce choix. Cet estimateur est-il (fortement) consistant ? Asymptotiquement normal ?

3. Rappeler la loi de $\sum_{i=1}^n X_i$ et en déduire $\mathbb{E}_\theta[\hat{\theta}]$, $\text{Var}_\theta(\hat{\theta})$ et $\mathbb{E}_\theta[(\hat{\theta} - \theta)^2]$.
4. Un deuxième statisticien propose l'estimateur

$$\theta^* = \frac{n-1}{n} \hat{\theta}.$$

Calculer $\mathbb{E}_\theta[\theta^*]$, $\text{Var}_\theta(\theta^*)$ et $\mathbb{E}_\theta[(\theta^* - \theta)^2]$. Lequel de ces deux estimateurs préférez-vous ?

Exercice 4. On considère (Z_1, \dots, Z_n) un échantillon de loi exponentielle $\mathcal{E}(\lambda)$ et (C_1, \dots, C_n) un échantillon de loi exponentielle $\mathcal{E}(\mu)$, avec $\lambda, \mu > 0$. Ces deux échantillons sont indépendants.

1. Observation parfaite.
 - (a) Déterminer l'estimateur du maximum de vraisemblance du paramètre (λ, μ) .
 - (b) Quelle est sa loi asymptotique ?
 - (c) Déterminer sa loi. Est-il biaisé ? Calculer sa matrice de variance-covariance.
2. Observation imparfaite. On suppose dans cette partie que les seules observations disponibles portent sur $X_i = \min(Z_i, C_i)$, $i \in [[1, n]]$.
 - (a) Rappeler la loi de X_1 . En déduire le modèle statistique identifiable correspondant.
 - (b) Trouver les estimateurs du maximum de vraisemblance du paramètre $\gamma = \lambda + \mu$ fondés :
 - i. sur les X_i , $i \in [[1, n]]$;
 - ii. sur les (Z_i, C_i) , $i \in [[1, n]]$.
 Est-il naturel qu'ils soient différents ?
 - (c) Comparer les propriétés asymptotiques de ces deux estimateurs.

Exercice 5. Pour un échantillon (X_1, \dots, X_n) de la loi $\mathcal{N}(0, \theta^2)$, $\theta > 0$, on considère les estimateurs suivants de θ :

$$\hat{S} = \left(\frac{\pi}{2}\right)^{1/2} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n |X_i| \quad \text{et} \quad \hat{T} = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2}.$$

On rappelle que les moments d'ordre 2 et 4 de la loi $\mathcal{N}(0, \theta^2)$ valent respectivement θ^2 et $3\theta^4$.

1. Ces estimateurs sont-ils biaisés ? Consistants ?
2. Trouver une suite $(x_n)_{n \geq 1}$ et une probabilité non-dégénérée μ sur \mathbb{R} telles que

$$x_n(\hat{S} - \theta) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{loi}} \mu.$$

Même question pour l'estimateur \hat{T} . Sur la base de ces résultats, lequel de ces estimateurs est le plus performant ?

Exercice 6. Pour $\theta \in \Theta =]0, 1[$, soit \mathbb{P}_θ la probabilité définie sur $\mathbb{N} \cup \{-1\}$ par

$$\mathbb{P}_\theta(\{-1\}) = \theta, \quad \text{et} \quad \mathbb{P}_\theta(\{k\}) = (1 - \theta)^2 \theta^k, \quad \forall k \in \mathbb{N}.$$

On cherche un estimateur UMVU de $g(\theta) = (1 - \theta)^2, \theta \in \Theta$.

1. Soit X une observation. Vérifier que $\hat{g} = \mathbf{1}_{\{X=0\}}$ est un estimateur sans biais de $g(\theta)$.
2. Soit g^* un estimateur sans biais de $g(\theta)$. Montrer qu'il existe $a \in \mathbb{R}$ tel que

$$g^* = \hat{g} - aX.$$

3. Conclure.

Exercice 7. Pour $\theta \in]0, 1[$, on introduit la densité f_θ définie sur \mathbb{R} par

$$f_\theta(x) = \theta^2 \exp(-\theta x) \mathbf{1}_{\{x \geq 0\}} + \theta(1 - \theta) \exp(\theta x) \mathbf{1}_{\{x < 0\}}$$

et on note \mathbb{P}_θ la loi de densité f_θ .

1. Calculer l'information de Fisher I du modèle $(\mathbb{R}, (\mathbb{P}_\theta)_{\theta \in]0, 1[})$.
2. On note \mathbb{P}'_θ la loi suivie par la valeur absolue d'une variable de loi \mathbb{P}_θ . Calculer l'information de Fisher I' du modèle $(\mathbb{R}, (\mathbb{P}'_\theta)_{\theta \in]0, 1[})$.
3. Comparer I' et I et interpréter cette observation.

Exercice 8. Soit $(\{0, 1\}^n, (\mathcal{B}(\theta)^{\otimes n})_{\theta \in]0, 1[})$. Calculer l'estimateur du maximum de vraisemblance de θ et montrer que c'est un estimateur uniformément efficace.

Exercice 9. Soient X_1, \dots, X_n des variables aléatoires réelles i.i.d. de densité

$$f_\theta(x) = x\theta^{-x^2/2} \log \theta \mathbf{1}_{\{x \geq 0\}},$$

avec $\theta > 1$ (\log désigne le logarithme népérien). On admettra que

$$\mathbb{E}_\theta[X_i^2] = \frac{2}{\log \theta} \quad \text{et} \quad \mathbb{E}_\theta[X_i^4] = \frac{8}{(\log \theta)^2}.$$

On note

$$T_n = \sum_{i=1}^n X_i^2.$$

1. Calculer l'estimateur du maximum de vraisemblance $\hat{\theta}_n$ de θ .
2. 2.a Montrer la convergence et la normalité asymptotique de la suite de variables aléatoires $T_n/(2n)$ (on précisera bien la limite et la loi limite).
2.b En déduire la convergence et la normalité asymptotique de l'estimateur $\hat{\theta}_n$.
3. Calculer l'information de Fisher du modèle (à une observation) et vérifier ainsi que $\hat{\theta}_n$ est asymptotiquement efficace.
4. Soit X une variable aléatoire de densité $f_\theta(x)$. Calculer $\mathbb{E}_\theta[X]$ et en déduire un estimateur $\tilde{\theta}_n$ de θ fondé sur la méthode des moments.

Exercice 10. Soient X_1, \dots, X_n des variables aléatoires i.i.d. de loi $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ où $\mu \in \mathbb{R}$ et $\sigma^2 > 0$ sont des paramètres inconnus.

1. Calculer l'information de Fisher associée à (μ, σ^2) .
2. Calculer l'estimateur du maximum de vraisemblance $(\hat{\mu}, \hat{\sigma}^2)$ de (μ, σ^2) . Montrer que $\hat{\sigma}^2$ est biaisé. Quelle est sa loi? Vérifie-t-il l'inégalité de l'information?
3. Proposer un estimateur sans biais de σ^2 . Montrer qu'il a un plus grand risque quadratique que l'estimateur du maximum de vraisemblance. Comparer sa variance à la borne de l'information.