

Devoir 2 STT6700 hiver 2024  
à remettre pour le 20 février 2024

# 1 Soit  $X_1, \dots, X_n$  des variables aléatoires indépendantes de densité  $f(\cdot|\theta)$ ,  $\theta \in [-1, 1]$  avec

$$f(x|\theta) = (1 + \theta x)/2, \quad x \in [-1, 1].$$

On pose

$$Y_i = \mathbb{1}_{[0,1]}(X_i), \quad i = 1, \dots, n.$$

1. Trouvez l'estimateur de  $\theta$  par la méthode des moments lorsqu'on observe  $X_1, \dots, X_n$ .
2. Trouvez l'estimateur de  $\theta$  par la méthode des moments lorsqu'on observe  $Y_1, \dots, Y_n$ .
3. Calculez les écarts quadratique moyens pour chacun des estimateurs.
4. Proposez une méthode élémentaire pour améliorer les écarts quadratique moyens. ( Indication: comparer les espaces image des estimateurs avec l'espace paramétrique. )

# 2 Soit  $X_1, X_2$  des variables aléatoires indépendantes de loi de Cauchy( $\theta, 1$ ). La densité est donnée par

$$f(x|\theta) = \frac{1}{\pi} \frac{1}{1 + (x - \theta)^2}.$$

Trouvez l'estimateur de  $\theta$  par la méthode du maximum de vraisemblance.  
( Indication: reparamétrisez en  $\eta = \theta - m$ ,  $m = (x_1 + x_2)/2$  ).

# 3 Soit  $f(\cdot|\theta)$  une densité de la forme

$$f(x|\theta) = g(|x - \theta|)$$

avec  $g$  une fonction continue et décroissante. Soit  $x_1, \dots, x_n$  les observations et  $x_{(1)}, \dots, x_{(n)}$  les statistiques d'ordre. Montrez que l'estimateur de  $\theta$  par la méthode du maximum de vraisemblance existe et qu'une des versions se trouve dans l'intervalle  $[x_{(1)}, x_{(n)}]$ .

## Solutionnaire

# 1.1 On a

$$\mathbb{E}_\theta[X_1] = \theta/3, \quad \hat{\theta}_1 = 3\bar{x}_n.$$

# 1.2 On a

$$Y_1 \sim \text{Bernoulli}\left(\frac{1}{2}\left(1 + \frac{\theta}{2}\right)\right), \quad \mathbb{E}_\theta[Y_1] = \frac{1}{2}\left(1 + \frac{\theta}{2}\right), \quad \hat{\theta}_2 = 4\bar{y}_n - 2.$$

# 1.3 Les deux estimateurs sont sans biais. On a

$$\begin{aligned} \text{EQM}_\theta(\hat{\theta}_1) &= \text{Var}_\theta(3\bar{X}_n) \\ &= 9\text{Var}_\theta(X_1)/n \\ &= 9\mathbb{E}_\theta[X_1^2 - (\theta/3)^2]/n \\ &= 9[(1/3) - (\theta/3)^2]/n \\ &= 3[1 - \theta^2/3]/n \end{aligned}$$

et

$$\begin{aligned} \text{EQM}_\theta(\hat{\theta}_2) &= \text{Var}_\theta(4\bar{Y}_n) \\ &= 16\text{Var}_\theta(Y_1)/n \\ &= 4[(1 + \theta/2)(1 - \theta/2)]/n \\ &= 4[1 - \theta^2/4]/n \end{aligned}$$

# 1.4 On pose

$$\tilde{\theta}_i = \begin{cases} 1 & \text{si } \hat{\theta}_i > 1 \\ \hat{\theta}_i & \text{si } |\hat{\theta}_i| \leq 1 \\ -1 & \text{si } \hat{\theta}_i < -1 \end{cases}, \quad i = 1, 2.$$

# 2 La vraisemblance est donnée par

$$L(\theta \mid x_1, x_2) = \left(\frac{1}{\pi}\right)^2 \{(1 + (x_1 - \theta)^2)(1 + (x_2 - \theta)^2)\}^{-1}$$

On pose

$$\begin{aligned} m &= (x_1 + x_2)/2 \\ t &= |x_2 - x_1|/2 \\ \eta &= \theta - m \end{aligned}$$

On obtient

$$\begin{aligned}
L(\theta \mid x_1, x_2) &= \left(\frac{1}{\pi}\right)^2 \{(1 + (x_{(1)} - \theta)^2)(1 + (x_{(2)} - \theta)^2)\}^{-1} \\
&= \left(\frac{1}{\pi}\right)^2 \{(1 + (\eta + t)^2)(1 + (\eta - t)^2)\}^{-1} \\
&= \left(\frac{1}{\pi}\right)^2 \{(1 + [(\eta + t)^2 + (\eta - t)^2] + (\eta^2 - t^2)^2)\}^{-1} \\
&= \left(\frac{1}{\pi}\right)^2 \{(\eta^4 - 2[t^2 - 1]\eta^2 + (1 + t^2)^2)\}^{-1} \\
&= \left(\frac{1}{\pi}\right)^2 / g(\eta^2 \mid t^2)
\end{aligned}$$

On veut minimiser la fonction  $g(\cdot \mid t^2)$  sur  $[0, \infty)$ . La fonction  $g(\cdot \mid t^2)$  est une parabole.

Si  $t \leq 1$  alors  $g(\cdot \mid t^2)$  est strictement croissante sur  $[0, \infty]$  et  $\hat{\eta} = 0$  donc  $\hat{\theta} = m$ .

Si  $t > 1$  alors  $g(\cdot \mid t^2)$  atteint son minimum en  $\eta^2 = t^2 - 1$  ce qui donne deux solutions pour  $\hat{\theta}$ . Ainsi, pour récapituler, l'estimateur par la méthode du maximum de vraisemblance n'a pas une solution unique lorsque  $t > 1$ , ( on peut choisir la solution que l'on préfère ) et

$$\hat{\theta} = \begin{cases} m & \text{si } t \leq 1 \\ m - \sqrt{t^2 - 1} \text{ ou } m + \sqrt{t^2 - 1} & \text{si } t > 1 \end{cases}.$$

# 3 La vraisemblance est donnée par

$$L(\theta \mid x_1, \dots, x_n) = \prod_{i=1}^n g(\mid x_{(i)} - \theta \mid)$$

On a

$$\begin{aligned}
t > x_{(n)} &\Rightarrow g(\mid x_{(i)} - t \mid) \leq g(\mid x_{(i)} - x_{(n)} \mid), \quad i = 1, \dots, n \\
&\Rightarrow L(t \mid x_1, \dots, x_n) \leq L(x_{(n)} \mid x_1, \dots, x_n) \\
t < x_{(1)} &\Rightarrow L(t \mid x_1, \dots, x_n) \leq L(x_{(1)} \mid x_1, \dots, x_n)
\end{aligned}$$

Ainsi, si la vraisemblance atteint son maximum alors il existe  $\theta \in [x_{(1)}, x_{(n)}]$  tel que le maximum est atteint en  $\theta$ . Maintenant, comme la vraisemblance est une fonction continue et  $[x_{(1)}, x_{(n)}]$  est un ensemble compact la fonction atteint son maximum sur un point  $\theta \in [x_{(1)}, x_{(n)}]$ .