

# MAF 2012-2013

Probabilités et Statistique

Partiel du 4 mars 2013

## Exercice

Pour  $\theta \in [0, 1]$ , on considère la chaîne de Markov sur  $E = \{1, 2, 3\}$  d'état initial  $X_0 = 1$  et de matrice de transition

$$\Pi = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & \frac{\theta}{2} & \frac{1}{2}(1-\theta) \\ \theta & 1-\theta & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}.$$

- 1) Discuter suivant la valeur de  $\theta$  de la nature des états et de la chaîne.
- 2) On suppose que  $\theta = 1$ . Calculer  $\mathbb{P}_1(X_4 = 1)$ .
- 3) On suppose que  $\theta = 0.5$ . Que vaut la limite presque sûre de  $n^{-1} \sum_{j=1}^n X_j$  ?

## Problème

Soit  $X_1, \dots, X_n$  un  $n$ -échantillon de densité :

$$f(x) = C_{\alpha^*, \beta^*} x^{\frac{1}{\alpha^*} - 1} \mathbf{1}_{[0, \beta^*]}(x), \quad \alpha^*, \beta^* > 0.$$

- 1) Calculer la constante  $C_{\alpha^*, \beta^*}$ .
- 2) Pour  $\alpha, \beta > 0$ , calculer la fonction de vraisemblance associée aux observations  $X_1, \dots, X_n \in \mathbb{R}^+$ . Montrer que la fonction log-vraisemblance est :

$$\begin{aligned} l_n(\alpha, \beta; X_1, \dots, X_n) &= -n \log \alpha - \frac{n}{\alpha} \log \beta + \left(\frac{1}{\alpha} - 1\right) \sum_{i=1}^n \log X_i \quad \text{si } \beta \geq \max_{i=1 \dots n} X_i, \\ &= -\infty \quad \text{si } \beta < \max_{i=1 \dots n} X_i. \end{aligned}$$

- 3) On suppose que  $\alpha^*$  est connu et  $\beta^*$  inconnu.
  - a) Calculer l'estimateur du maximum de vraisemblance  $\hat{\beta}_n$  de  $\beta^*$ .
  - b) Montrer que  $\hat{\beta}_n$  a pour densité :

$$g_n(t) = \frac{n}{\alpha^* \beta^*} \left(\frac{t}{\beta^*}\right)^{\frac{n}{\alpha^*} - 1} \mathbf{1}_{[0, \beta^*]}(t).$$

$\hat{\beta}_n$  est-il sans biais ?

- c) Montrer que pour  $t > \beta^*$  on a  $P(|\hat{\beta}_n - \beta^*| \geq t) = 0$ . Tandis que pour  $t \in [0, \beta^*]$  :

$$P(|\hat{\beta}_n - \beta^*| \geq t) = P(0 \leq \hat{\beta}_n \leq \beta^* - t) = \left(1 - \frac{t}{\beta^*}\right)^{\frac{n}{\alpha^*}}.$$

En déduire que  $\hat{\beta}_n$  est un estimateur faiblement consistant.

- d) Montrer, en utilisant c) que  $n(\beta^* - \hat{\beta}_n)$  converge en loi vers une loi exponentielle de paramètre  $\frac{1}{\alpha^*\beta^*}$ .
- e) On suppose que  $\alpha^* = \frac{1}{2}$  pour  $n = 100$  et  $(\max_{i=1\dots n} X_i)^{\text{observé}} = 10$ . Donner un intervalle de confiance asymptotique à 5% pour  $\beta^*$ . Indication : calculer la fonction de répartition de la loi exponentielle de paramètre  $\frac{1}{\alpha^*\beta^*}$ .
- 4) On suppose maintenant que  $\beta^*$  est connu et  $\alpha^*$  inconnu.
- Calculer l'estimateur du maximum de vraisemblance  $\hat{\alpha}_n$  de  $\alpha^*$ .
  - $\hat{\alpha}_n$  est-il biaisé?
  - Montrer que  $\hat{\alpha}_n$  est un estimateur consistant.
  - Calculer  $\sigma^2 = \text{var}(\log X_1)$  et déterminer la loi limite de

$$\frac{\sqrt{n}(\hat{\alpha}_n - \alpha^*)}{\sigma}.$$

- e) On suppose que  $\beta^* = 1$  et  $n = 100$ , on a observé  $(\frac{1}{100} \sum_{i=1}^{100} \log X_i)^{\text{obs}} = -15$ . Donner un intervalle de confiance asymptotique à 5% pour  $\alpha^*$ .
- 5) On suppose maintenant que  $\alpha^*$  et  $\beta^*$  sont inconnus.
- En utilisant les questions 3.a) et 4.a), montrer que l'estimateur du maximum de vraisemblance de  $(\alpha^*, \beta^*)$  est

$$\begin{aligned}\hat{\beta}_n &= \max_{i=1\dots n} X_i \\ \hat{\alpha}_n &= -\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \log \frac{X_i}{\hat{\beta}_n}.\end{aligned}$$

- En exprimant  $\hat{\beta}_n$  et  $\hat{\alpha}_n$  en fonction de  $\hat{\beta}_n$  et  $\hat{\alpha}_n$ , montrer que  $\hat{\alpha}_n$  et  $\hat{\beta}_n$  sont des estimateurs biaisés.
- Montrer que  $\hat{\alpha}_n \hat{\beta}_n$  sont des estimateurs faiblement consistants.