

## Semaine 2: Estimateur du maximum de vraisemblance

Objectifs de la séance:

- Distinguer densité et vraisemblance
- Calculer la borne de Cramér-Rao, déterminer si un estimateur est efficace
- Calculer un EMV et déterminer sa loi asymptotique

La séance de TD comprend les exercices 1 à 3. Les autres exercices permettent de s'entraîner et d'approfondir.

### 1 Vraisemblance

Comparer le domaine de définition de la densité d'un  $n$ -échantillon iid d'une loi de Bernoulli  $\mathcal{B}(1, \theta)$  et celui de sa vraisemblance; donner l'allure de la vraisemblance; déterminer l'estimateur du maximum de vraisemblance; calculer l'information de Fisher et la borne de Cramér-Rao.

Reprendre ces questions pour un  $n$ -échantillon de loi Uniforme  $\mathcal{U}_{[0;\theta]}$  ( $\theta > 0$ ), puis de loi Gaussienne  $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ .

### 2 Loi exponentielle

Soit un  $n$ -échantillon de loi exponentielle dépendant du paramètre  $\mu > 0$  et définie pour  $x \geq 0$  par  $f(x) = \frac{1}{\mu} \exp(-\frac{x}{\mu})$ .

1. Calculer l'estimateur du maximum de vraisemblance  $\hat{\mu}$ . Celui-ci est-t-il sans biais? efficace? consistant? uniformément de variance minimum parmi les estimateurs sans biais (UVMB)?
2. Déterminer la loi de  $\hat{\mu}$  à distance finie, puis sa loi asymptotique. Déterminer un intervalle de confiance de  $\mu$  de niveau  $1 - \alpha$ .

Rappel: la somme de  $n$  variables indépendantes de loi exponentielle d'espérance 1 suit une loi Gamma  $Ga(n, 1)$ .

3. On estime maintenant  $\lambda = 1/\mu$ .
  - (a) Quelle est la borne de Cramér-Rao pour un estimateur sans biais de  $\lambda$ ?
  - (b) Montrer que l'estimateur  $\hat{\lambda} = (n-1)/\sum X_i$  est non biaisé pour l'estimation de  $\lambda$ . Est-il efficace? Asymptotiquement efficace? Déterminer sa loi asymptotique.

### 3 Loi de Bernoulli

Soit un  $n$ -échantillon de loi de Bernoulli  $\mathcal{B}(p)$ . Déterminer la borne de Cramer-Rao pour un estimateur sans biais de la cote  $p/(1-p)$ . Proposer un estimateur asymptotiquement efficace.

### 4 Loi de Weibull

La durée de vie d'un matériel peut être modélisée par une variable aléatoire  $X$  qui suit une loi de Weibull  $\mathcal{W}(\lambda, 1/2)$  de densité

$$f(x, \lambda) = \frac{1}{2\lambda\sqrt{x}} \exp\left(-\frac{\sqrt{x}}{\lambda}\right) \mathbb{1}_{x>0}$$

Son espérance vaut  $\mathbb{E}(X) = \lambda\Gamma(3) = 2\lambda$  et sa variance  $\text{var}(X) = \lambda^2\Gamma(5) - \mathbb{E}(X)^2$ .

1. La loi de Weibull  $\mathcal{W}(\lambda, 1/2)$  appartient-elle à la famille exponentielle? Proposer une statistique exhaustive.
2. Déterminer l'estimateur du maximum de vraisemblance  $\hat{\lambda}$  de  $\lambda$  à partir d'un  $n$ -échantillon i.i.d.  $(X_1, \dots, X_n)$  de loi  $\mathcal{W}(\lambda, 1/2)$ .
3. Déterminer la loi de  $\hat{\lambda}$ . Aide: montrer que  $\sqrt{X}$  suit une loi exponentielle d'espérance à déterminer, et en déduire que si  $(X_1, \dots, X_n)$  est un  $n$ -échantillon i.i.d. de loi  $\mathcal{W}(\lambda, 1/2)$ , alors  $2 \sum_i \sqrt{X_i}/\lambda \sim \chi^2(2n)$ .
4. Calculer l'information de Fisher.  $\hat{\lambda}$  est-il efficace?

### 5 Loi uniforme

Soit  $X_1, \dots, X_n$  un  $n$ -échantillon de loi uniforme  $\mathcal{U}_{[0,\theta]}$ , où  $\theta > 0$  est le paramètre inconnu.

1. Déterminer les performances de l'estimateur des moments.
2. Montrer que l'estimateur du maximum de vraisemblance est  $T_n = \max_i X_i$ , de densité

$$h_\theta(t) = \frac{n}{\theta^n} t^{n-1} \mathbb{1}_{[0,\theta]}(t).$$

3. Montrer que  $T_n$  est biaisé. En déduire un estimateur non biaisé  $\tilde{T}_n$ .  $\tilde{T}_n$  est-il efficace?
4. Montrer que  $T_n$  est consistant, puis la convergence suivante:  $n(1 - T_n/\theta) \xrightarrow{\mathcal{L}} \mathcal{E}(1)$ .

**Note:** La densité d'une loi du Khi-deux  $\chi^2(k)$  à  $k$  degrés de liberté est définie pour  $x \geq 0$  par  $f_\chi(x) = \frac{2^{-k/2}}{\Gamma(k/2)} x^{k/2-1} \exp(-x/2)$  La densité d'une loi Gamma  $\mathcal{G}a(n, \theta)$  est définie pour  $x \geq 0$  par  $f_\Gamma(x) = \frac{\theta^{-n}}{\Gamma(n)} x^{n-1} \exp(-x/\theta)$