

Examen Statistique inférentielle

**Exercice 1** On dit que  $X$  suit une loi Gamma de paramètres  $p$  et  $\theta$  ( $p > 0, \theta > 0$ ), notée  $\gamma(p, \theta)$ , si sa densité (par rapport à la mesure de Lebesgue) est :

$$f(x) = \frac{\theta^p}{\Gamma(p)} \exp(-\theta x) x^{p-1} 1_{[0, +\infty[}(x)$$

ou de façon équivalente, si sa fonction caractéristique vaut  $\varphi_X(t) = \frac{1}{(1 - \frac{it}{\theta})^p}$  pour tout réel  $t$ . On rappelle les propriétés suivantes de la fonction Gamma :

$$\forall \alpha > 0, \Gamma(\alpha) = \int_0^\infty x^{\alpha-1} \exp(-x) dx; \Gamma(\alpha + 1) = \alpha \Gamma(\alpha); \Gamma(1/2) = \sqrt{\pi}$$

1. Vérifier que la loi  $\gamma(p, \theta)$  est bien une loi de probabilité.
2. Calculer  $E(X^k)$  pour  $k \geq 1$ . En déduire que  $E(X) = \frac{p}{\theta}$  et  $\text{Var}(X) = \frac{p}{\theta^2}$ .
3. Si  $a > 0$ , montrer que  $\frac{X}{a} \sim \gamma(p, a\theta)$ .
4. Soient  $X$  et  $Y$  deux v.a. indépendantes de lois respectives  $\gamma(p_1, \theta)$  et  $\gamma(p_2, \theta)$ . Montrer que  $X + Y \sim \gamma(p_1 + p_2, \theta)$ .
5. Si  $X_1, \dots, X_n$  sont  $n$  variables aléatoires indépendantes de même loi  $\gamma(1, \theta)$  (dite loi exponentielle de paramètre  $\theta$ ), donner la loi de la somme  $S_n = X_1 + \dots + X_n$  et calculer  $E(S_n)$  et  $\text{Var}(S_n)$ .

**Exercice 2** On observe  $X_1, \dots, X_n$  indépendantes et de même loi. On suppose qu'il existe  $\theta > 0$  tel que cette loi admet la densité

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\theta^2}} \exp\left(-\frac{x^2}{2\theta^2}\right)$$

1. On veut estimer  $\tau = \theta^2$ . Proposer un estimateur  $\hat{\tau}$  de  $\tau$  et étudier sa loi.
2. Construire un intervalle de confiance au niveau  $1 - \alpha$  de la forme  $[S_1, S_2]$  tel que  $P(\tau < S_1) = P(\tau > S_2) = \alpha/2$ . Lorsque  $n = 10$ ,  $\hat{\tau} = 2$  et  $\alpha = 0.05$ , calculer l'intervalle de confiance obtenu.
3. Construire un test de niveau de  $H_0 : \tau = 3$  contre  $H_1 : \tau > 3$ . Pour un seuil de 5%, lorsque  $n = 10$  et qu'on observe  $\hat{\tau} = 4$ , rejette-t-on l'hypothèse nulle ?

Indication :  $F^{-1}\chi_{10}^2(0.025) \simeq 3.25$ ,  $F^{-1}\chi_{10}^2(0.975) \simeq 20.48$ , et  $\Phi^{-1}(0.975) \simeq 2$ .

**Exercice 3** Soient  $X$  une v.a. admettant pour densité

$$f(x) = \frac{1}{\theta} \exp\left(-\frac{(x - \theta)}{\theta}\right) 1_{[\theta, +\infty[}(x)$$

où  $\theta > 0$  est inconnu, et  $(X_1, \dots, X_n)$  un échantillon de même loi que  $X$ .

1. Estimer  $\theta$  par la méthode des moments.
2. Quelle est la loi limite de l'estimateur  $\hat{\theta}$  ainsi obtenu ? Étudier également sa convergence en moyenne quadratique.

## Corrigé

### Exo1

1. Comme  $f$  est positive, il suffit de vérifier que  $\int_{\mathbb{R}} f(x) dx = 1$ . Ceci s'obtient:

$$\begin{aligned} \int_{\mathbb{R}} f(x) dx &= \int_0^{\infty} \frac{\theta^p}{\Gamma(p)} \exp(-\theta x) x^{p-1} dx \\ &= \int_0^{\infty} \frac{(\theta x)^{p-1}}{\Gamma(p)} \exp(-\theta x) \theta dx && \text{on pose } y = \theta x \text{ et donc } dy = \theta dx \\ &= \frac{1}{\Gamma(p)} \int_0^{\infty} y^{p-1} \exp(-y) dy = 1 \end{aligned}$$

2. De la même façon, on a

$$\begin{aligned} E(X^k) &= \int_{\mathbb{R}} x^k f(x) dx = \int_0^{\infty} x^k \frac{\theta^p}{\Gamma(p)} \exp(-\theta x) x^{p-1} dx \\ &= \int_0^{\infty} \frac{(\theta x)^{k+p-1}}{\theta^k \Gamma(p)} \exp(-\theta x) \theta dx = \frac{1}{\theta^k \Gamma(p)} \int_0^{\infty} y^{k+p-1} \exp(-y) dy \\ &= \frac{\Gamma(k+p)}{\theta^k \Gamma(p)} \end{aligned}$$

Ainsi, on a

$$\begin{aligned} E(X) &= \frac{\Gamma(1+p)}{\theta \Gamma(p)} = \frac{p}{\theta} \quad \text{et} \quad E(X^2) = \frac{\Gamma(2+p)}{\theta^2 \Gamma(p)} = \frac{p(p+1)}{\theta^2} \\ \text{Var}(X) &= E(X^2) - (EX)^2 = \frac{p(p+1)}{\theta^2} - \left(\frac{p}{\theta}\right)^2 = \frac{p}{\theta^2} \end{aligned}$$

3. pour  $a > 0$

$$P\left(\frac{X}{a} < y\right) = P(X < ay) = F_X(ay)$$

$\Rightarrow$

$$\begin{aligned} f_{\frac{X}{a}}(y) &= af_X(ay) = a \frac{\theta^p}{\Gamma(p)} \exp(-\theta ay) (ay)^{p-1} 1_{[0, +\infty[}(y) \\ &= \frac{(a\theta)^p}{\Gamma(p)} \exp(-\theta ay) y^{p-1} 1_{[0, +\infty[}(y) \end{aligned}$$

$\Rightarrow$

$$\frac{X}{a} \sim \gamma(p, a\theta)$$

4. Pour déterminer la loi de  $X + Y$ , on calcule sa fonction caractéristique  $\varphi_{X+Y}(t) = E[e^{it(X+Y)}]$ . Grâce à l'indépendance, cette fonction est égale au produit des fonctions caractéristiques de  $X$  et de  $Y$  :

$$\varphi_{X+Y}(t) = \varphi_X(t)\varphi_Y(t) = \frac{1}{(1-\frac{it}{\theta})^{p_1}} \times \frac{1}{(1-\frac{it}{\theta})^{p_2}} = \frac{1}{(1-\frac{it}{\theta})^{p_1+p_2}}$$

Ainsi,  $X + Y$  est la fonction caractéristique de la loi  $\gamma(p_1 + p_2, \theta)$ .

6. D'après la question précédente (et par une récurrence triviale),

$$S_n \sim \gamma(n, \theta).$$

En utilisant la question 2, nous avons donc  $E(S_n) = \frac{n}{\theta}$ ,  $Var(S_n) = \frac{n}{\theta^2}$ .

### Exo2

1. Les  $X_i$  suivent une loi normale  $N(0, \theta^2)$ . On sait donc que  $Var(X_i) = E(X_i^2) = \theta^2 = \tau$ . Pour estimer  $\tau$ , on propose l'estimateur suivant :  $\hat{\tau} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2$ . On a alors  $\frac{n\hat{\tau}}{\tau} = \sum_{i=1}^n \left(\frac{X_i}{\theta}\right)^2$ . Or comme pour tout  $i$ ,  $\frac{X_i}{\theta} \sim N(0, 1)$  et comme les v.a.  $X_i$  sont i.i.d., on en déduit que  $\frac{n\hat{\tau}}{\tau} \sim \chi^2(n)$ . Cette caractérisation de la loi de  $\hat{\tau}$  suffit, cependant on peut remarquer qu'une loi du  $\chi^2(n)$  est aussi une loi  $\gamma\left(\frac{n}{2}, \frac{1}{2}\right)$ . Ainsi,

$$\hat{\tau} \sim \gamma\left(\frac{n}{2}, \frac{1}{2\tau}\right)$$

2. On note  $F_{\chi^2(n)}$  la f.d.r. de la loi du  $\chi^2(n)$  et  $F_{\chi^2(n)}^{-1}$  la fonction quantile (qui est ici l'inverse de  $F_{\chi^2(n)}$  car cette dernière est une bijection). On peut alors écrire :

$$P\left(F_{\chi^2(n)}^{-1}(\alpha/2) \leq \frac{n\hat{\tau}}{\tau} \leq F_{\chi^2(n)}^{-1}(1 - \alpha/2)\right) = 1 - \alpha$$

donc

$$P\left(\frac{n\hat{\tau}}{F_{\chi^2(n)}^{-1}(1-\alpha/2)} \leq \tau \leq \frac{n\hat{\tau}}{F_{\chi^2(n)}^{-1}(\alpha/2)}\right) = 1 - \alpha$$

En posant  $S_1 = \frac{n\hat{\tau}}{F_{\chi^2(n)}^{-1}(1-\alpha/2)}$  et  $S_2 = \frac{n\hat{\tau}}{F_{\chi^2(n)}^{-1}(\alpha/2)}$ , on en déduit que

$$I_\alpha = [0.97, 6.16]$$

3. Le test rejette  $H_0$  si  $\hat{\tau} > 3n^{-1}F_{\chi^2(n)}^{-1}(1 - \alpha/2)$  au niveau  $\alpha$ . Pour  $n = 10$ , et  $\alpha = 5\%$ , nous avons  $F_{\chi^2(n)}^{-1}(1 - \alpha/2) \simeq 20.48$ . Ainsi  $H_0$  est acceptée lorsque  $\hat{\tau} = 4$ .

### Exo3

1-

$$EX = \int_{\mathbb{R}} xf(x)dx = \int_{\theta}^{\infty} x \frac{1}{\theta} \exp\left(-\frac{x-\theta}{\theta}\right) dx = \theta \int_0^{\infty} (y+1) \exp(-y) dy = 2\theta$$

en posant

$$x - \theta = \theta y \implies dx = \theta dy \text{ et } x = \theta(y + 1) \text{ et } \int_0^\infty (y + 1) \exp(-y) dy = 2$$

Ceci nous permet de proposer l'estimateur de  $\theta$  suivant:

$$\hat{\theta} = \frac{\bar{X}}{2}$$

2-

$$var X = \int_{\theta}^{\infty} x^2 \frac{1}{\theta} \exp\left(-\frac{x-\theta}{\theta}\right) dx - 4\theta^2 = \theta^2 \text{ car } \int_0^\infty (y + 1)^2 \exp(-y) dy = 5$$

D'après le TLC, on a

$$\sqrt{n} \left( \frac{\bar{X} - 2\theta}{\theta} \right) \rightarrow \mathcal{N}(0, 1)$$

$$\implies \sqrt{n} \left( \frac{\bar{X} - 2\theta}{\theta} \right) = \sqrt{n} \left( \frac{2\hat{\theta} - 2\theta}{\theta} \right) = \frac{2}{\theta} \sqrt{n} (\hat{\theta} - \theta) \rightarrow \mathcal{N}(0, 1) \text{ on en déduit que}$$

$$\sqrt{n} (\hat{\theta} - \theta) \rightarrow \mathcal{N}\left(0, \frac{\theta^2}{4}\right)$$

Le risque quadratique

on a  $E\hat{\theta} = \theta \implies$

$$E(\hat{\theta} - \theta)^2 = var \hat{\theta} = var \frac{\bar{X}}{2}$$

or  $var \frac{\bar{X}}{2} = \frac{1}{4n} var X = \frac{\theta^2}{4n}$  d'où le risque quadratique tend vers 0 quand  $n \rightarrow \infty$ .