

---

EXAMEN STATISTIQUE - 1MF2E

Vendredi 6 mars 2020 (8h-9h45)

Partiel sans document (Une feuille A4 recto-verso autorisée)

---

**Exercice 1 : Estimation (10 points)**

On considère  $n$  variables aléatoires indépendantes  $X_1, \dots, X_n$  suivant la même loi de densité

$$f(x_i; \theta) = \theta^2 x_i \exp(-\theta x_i) \mathbb{I}_{\mathbb{R}^+}(x_i)$$

où  $\theta \in ]0, \infty[$  est un paramètre inconnu et  $\mathbb{I}_{\mathbb{R}^+}$  est la fonction indicatrice sur  $\mathbb{R}^+$ .

1. Déterminer la vraisemblance de  $X_1, \dots, X_n$  et montrer qu'elle admet un unique maximum global pour une valeur de  $\theta$  que l'on déterminera. En déduire l'estimateur du maximum de vraisemblance du paramètre  $\theta$  noté  $\hat{\theta}_{MV}$  en fonction des variables  $X_i$ .
2. Déterminer la fonction caractéristique puis la loi de

$$U = \sum_{i=1}^n X_i$$

et montrer que  $T = \frac{1}{U}$  suit une loi inverse gamma  $IG(\theta, 2n)$ . Exprimer  $\hat{\theta}_{MV}$  en fonction de  $T$  et en déduire un estimateur non biaisé de  $\theta$  noté  $\tilde{\theta}_{MV}$ . Déterminer la variance de  $\tilde{\theta}_{MV}$ .

3. Déterminer la borne de Cramér-Rao pour un estimateur non biaisé du paramètre  $\theta$  à partir de l'observation des variables  $X_1, \dots, X_n$ . L'estimateur  $\tilde{\theta}_{MV}$  est-il l'estimateur efficace de  $\theta$  ?
4. On désire maintenant construire un estimateur Bayésien du paramètre  $\theta$  à partir d'une loi a priori définie par (loi gamma  $\Gamma(a, b)$ )

$$p(\theta) = \frac{a^b}{\Gamma(b)} e^{-a\theta} \theta^{b-1} \mathbb{I}_{\mathbb{R}^+}(\theta)$$

où  $\Gamma$  est la fonction gamma dont l'expression n'est pas importante dans cet exercice.

- Montrer que la densité de  $\theta | x_1, \dots, x_n$  est proportionnelle à la densité d'une loi gamma dont on précisera les paramètres.
- Déterminer l'estimateur du maximum a posteriori du paramètre  $\theta$  noté  $\hat{\theta}_{MAP}$  et étudier son comportement par rapport à l'estimateur du maximum de vraisemblance lorsque  $n \rightarrow \infty$ .

### Exercice 2 : Test Statistique (5 points)

On considère  $n$  variables aléatoires  $X_1, \dots, X_n$  indépendantes de densités

$$f(x_i; \theta) = \theta^2 x_i \exp(-\theta x_i) \mathbb{I}_{\mathbb{R}^+}(x_i)$$

avec  $\theta > 0$  et où  $\mathbb{I}_{\mathbb{R}^+}$  indique la fonction indicatrice sur  $\mathbb{R}^+$ . On veut à l'aide d'observations  $x_1, \dots, x_n$  de ces variables aléatoires tester les deux hypothèses suivantes

$$H_0 : \theta = \theta_0 \text{ contre } H_1 : \theta = \theta_1 \quad \text{avec } \theta_1 > \theta_0.$$

1. À l'aide du théorème de Neyman-Pearson, calculer la statistique  $T_n$  du test le plus puissant et indiquer la région critique de ce test que l'on représentera graphiquement pour  $n = 2$  (comme d'habitude, on retiendra pour  $T_n$  la fonction seule des observations).
2. On admettra que  $\theta T_n$  suit une loi gamma  $\Gamma(1, 2n)$  (qui est donc indépendante du paramètre  $\theta$ ). En déduire une expression des risques de première et seconde espèce  $\alpha$  et  $\beta$  du test en fonction de  $\theta_0$  et  $\theta_1$  et de la fonction de répartition d'une loi  $\Gamma(1, 2n)$  notée  $F_{2n}$ .
3. Déterminer les courbes COR associées à ce test et expliquer comment les performances de ce test dépendent des valeurs de  $\theta_0$  et  $\theta_1$ . Illustrer ce résultat à l'aide de quelques courbes COR associées à différentes valeurs de  $\theta_0$  et  $\theta_1$ .

### Exercice 3 : Test d'adéquation (5 points)

Un résultat classique de la littérature est que si  $X$  est une variable aléatoire de la loi gamma  $\Gamma(a, b)$ , alors on peut approcher la loi de  $X^{1/3}$  par une loi normale de moyenne  $\mu = (ab)^{1/3}$  et de variance  $\sigma^2 = \frac{b}{9\mu}$ . Afin de vérifier cette approximation, on génère des données distribuées suivant la loi  $\Gamma(a, b)$  notées  $x_1, \dots, x_n$  et on considère le test d'adéquation suivant :

$$H_0 : Y_i \sim \mathcal{N}(0, 1)$$

$$H_1 : \text{non } H_0$$

où  $Y_i$  est obtenu en centrant et en réduisant les variables  $X_i^{1/3}$ .

1. Rappeler comment on peut centrer et réduire les variables  $x_i^{1/3}$  pour obtenir les variables  $y_i$ .
2. On désire effectuer un test du  $\chi^2$  avec  $K = 4$  classes. Expliquer comment déterminer ces 4 classes.
3. Rappeler l'expression de la statistique du test du  $\chi^2$  et la région critique de ce test.
4. Exprimer le seuil du test du  $\chi^2$  en fonction du risque de première espèce  $\alpha$ .
5. Peut-on calculer la puissance du test ? Pourquoi ?

## LOIS DE PROBABILITÉ CONTINUES

m : moyenne     $\sigma^2$  : variance    F. C. : fonction caractéristique

LOI	Densité de probabilité	m	$\sigma^2$	F. C.
Uniforme	$f(x) = \frac{1}{b-a}$ $x \in ]a, b[$	$\frac{a+b}{2}$	$\frac{(b-a)^2}{12}$	$\frac{e^{itb} - e^{ita}}{it(b-a)}$
Gamma $\Gamma(\theta, \nu)$	$f(x) = \frac{\theta^\nu}{\Gamma(\nu)} e^{-\theta x} x^{\nu-1}$ $\theta > 0, \nu > 0$ $x \geq 0$	$\frac{\nu}{\theta}$	$\frac{\nu}{\theta^2}$	$\frac{1}{(1 - i\frac{t}{\theta})^\nu}$
Inverse gamma IG( $\theta, \nu$ )	$f(x) = \frac{\theta^\nu}{\Gamma(\nu)} e^{-\frac{\theta}{x}} \frac{1}{x^{\nu+1}}$ $\theta > 0, \nu > 0$ $x \geq 0$	$\frac{\theta}{\nu-1}$ si $\nu > 1$	$\frac{\theta^2}{(\nu-1)^2(\nu-2)}$ si $\nu > 2$	(*)
Première loi de Laplace	$f(x) = \frac{1}{2} e^{- x }$	0	2	$\frac{1}{1+t^2}$
Normale $\mathcal{N}(m, \sigma^2)$	$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-m)^2}{2\sigma^2}}$	m	$\sigma^2$	$e^{imt - \frac{\sigma^2 t^2}{2}}$
Khi <sub>2</sub> $\chi_\nu^2$ $\Gamma(\frac{1}{2}, \frac{\nu}{2})$	$f(x) = k e^{-\frac{x}{2}} x^{\frac{\nu}{2}-1}$ $k = \frac{1}{2^{\frac{\nu}{2}} \Gamma(\frac{\nu}{2})}$ $\nu \in \mathbb{N}^*, x \geq 0$	$\nu$	$2\nu$	$\frac{1}{(1-2it)^{\frac{\nu}{2}}}$
Cauchy $c_{\lambda, \alpha}$	$f(x) = \frac{1}{\pi\lambda \left(1 + \left(\frac{x-\alpha}{\lambda}\right)^2\right)}$ $\lambda > 0, \alpha \in \mathbb{R}$	(-)	(-)	$e^{i\alpha t - \lambda t }$
Beta	$f(x) = kx^{a-1} (1-x)^{b-1}$ $k = \frac{\Gamma(a+b)}{\Gamma(a)\Gamma(b)}$ $a > 0, b > 0, x \in ]0, 1[$	$\frac{a}{a+b}$	$\frac{ab}{(a+b)^2(a+b+1)}$	(*)

## LOIS DE PROBABILITÉ DISCRÈTES

**m** : moyenne     $\sigma^2$  : variance    **F. C.** : fonction caractéristique

$p_k = P[X = k]$      $p_{1,\dots,m} = P[X_1 = k_1, \dots, X_m = k_m]$

LOI	Probabilités	m	$\sigma^2$	F. C.
Uniforme	$p_k = \frac{1}{n}$ $k \in \{1, \dots, n\}$	$\frac{n+1}{2}$	$\frac{n^2-1}{12}$	$\frac{e^{it}(1 - e^{itn})}{n(1 - e^{it})}$
Bernoulli	$p_1 = P[X = 1] = p$ $p_0 = P[X = 0] = q$ $p \in [0, 1]$ $q = 1 - p$	$p$	$pq$	$pe^{it} + q$
Binomiale $B(n, p)$	$p_k = C_n^k p^k q^{n-k}$ $p \in [0, 1]$ $q = 1 - p$ $k \in \{0, 1, \dots, n\}$	$np$	$npq$	$(pe^{it} + q)^n$
Binomiale négative	$p_k = C_{n+k-1}^{n-1} p^n q^k$ $p \in [0, 1]$ $q = 1 - p$ $k \in \mathbb{N}$	$n \frac{q}{p}$	$n \frac{q}{p^2}$	$\left(\frac{p}{1 - qe^{it}}\right)^n$
Multinomiale	$p_{1,\dots,m} = \frac{n!}{k_1! \dots k_m!} p_1^{k_1} \dots p_m^{k_m}$ $p_j \in [0, 1]$ $q_j = 1 - p_j$ $k_j \in \{0, 1, \dots, n\}$ $\sum_{j=1}^m k_j = n$ $\sum_{j=1}^m p_j = 1$	$np_j$	Variance : $np_j q_j$ Covariance : $-np_j p_k$	$\left(\sum_{j=1}^m p_j e^{it}\right)^n$
Poisson $P(\lambda)$	$p_k = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!}$ $\lambda > 0$ $k \in \mathbb{N}$	$\lambda$	$\lambda$	$\exp[\lambda(e^{it} - 1)]$
Géométrique	$p_k = pq^{k-1}$ $p \in [0, 1]$ $q = 1 - p$ $k \in \mathbb{N}^*$	$\frac{1}{p}$	$\frac{q}{p^2}$	$\frac{pe^{it}}{1 - qe^{it}}$