

---

EXAMEN STATISTIQUE - 1MF2E

Lundi 22 mars 2021, 8h15-10h00

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

---

**Exercice 1 : Estimation (12 points)**

On considère  $n$  variables aléatoires indépendantes  $X_1, \dots, X_n$  suivant la même loi normale  $\mathcal{N}(0, \sigma^2)$  où  $\sigma^2 > 0$  est un paramètre inconnu. L'objectif de cet exercice est d'étudier différentes méthodes d'estimation du paramètre  $\theta = \sigma^2$ .

- (2pts) Déterminer la vraisemblance de  $X_1, \dots, X_n$  et montrer qu'elle admet un unique maximum global pour une valeur de  $\sigma^2$  que l'on déterminera. En déduire l'estimateur du maximum de vraisemblance du paramètre  $\sigma^2$  noté  $\hat{\sigma}_{MV}^2$  en fonction des variables  $X_i$ .
- (2pts) Déterminer la borne de Cramér-Rao pour un estimateur non biaisé du paramètre  $\sigma^2$  à partir de l'observation des variables  $X_1, \dots, X_n$ . L'estimateur  $\hat{\sigma}_{MV}^2$  est-il l'estimateur efficace de  $\sigma^2$  ?  
*Indication : on rappelle que si  $X \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2)$ , on a  $E[X^4] = 3\sigma^4$ .*
- Les données  $x_1, \dots, x_n$  sont soumises à une non-linéarité quadratique et on ne peut qu'observer les données transformées  $y_i = x_i^2$ . On désire estimer le paramètre  $\theta$  à partir des données  $y_1, \dots, y_n$ .
  - (2pts) Montrer que la densité de la variable aléatoire  $Y_i = X_i^2$  est une loi gamma  $\Gamma\left(\frac{1}{2}, \frac{1}{2\sigma^2}\right)$ .
  - (1pt) Déterminer l'estimateur du maximum de vraisemblance du paramètre  $\sigma^2$  noté  $\tilde{\sigma}_{MV}^2$  construit à partir des variables  $Y_i$ .
  - (1pt) Déterminer la borne de Cramér-Rao pour un estimateur non biaisé du paramètre  $\sigma^2$  à partir de l'observation des variables  $Y_1, \dots, Y_n$ .
  - (1pt) Peut-on espérer obtenir de meilleurs estimateurs de  $\sigma^2$  en utilisant les données  $y_1, \dots, y_n$  plutôt que les données  $x_1, \dots, x_n$  ?
- (3pts) On suppose maintenant qu'on dispose d'une information a priori sur le paramètre  $\sigma^2$  résumée dans la loi a priori  $p(\sigma^2)$  définie comme une loi inverse gamma de paramètres  $\theta = \sigma_0^2$  et  $\nu = 2$  (la moyenne de cette loi a priori est égale à  $\sigma_0^2$ ), c'est-à-dire

$$p(\sigma^2) = \frac{1}{\sigma^6} \exp\left(-\frac{\sigma_0^2}{\sigma^2}\right) \mathcal{I}_{\mathbb{R}^+}(\sigma^2)$$

où  $\mathcal{I}_{\mathbb{R}^+}$  est la fonction indicatrice sur  $\mathbb{R}^+$  ( $\mathcal{I}_{\mathbb{R}^+}(x) = 1$  si  $x > 0$  et  $\mathcal{I}_{\mathbb{R}^+}(x) = 0$  si  $x \leq 0$ ). Montrer que la loi a posteriori de  $\sigma^2 | y_1, \dots, y_n$  est une loi inverse gamma dont on déterminera les paramètres. En déduire que l'estimateur de la moyenne a posteriori du paramètre  $\sigma^2$  construit à partir des données  $y_1, \dots, y_n$  s'écrit

$$\hat{\sigma}_{MMSE}^2 = \beta(n) \left( \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Y_i \right) + [1 - \beta(n)] \sigma_0^2$$

où  $\beta(n)$  est une fonction de  $n$  qu'on déterminera. Expliquer le comportement de  $\beta(n)$  lorsque  $n \rightarrow \infty$  et  $n \rightarrow 0$ .

## Exercice 2 : Test Statistique (10 points)

On considère  $n$  variables aléatoires  $Y_1, \dots, Y_n$  indépendantes de densités

$$f(y_i; \theta) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\theta y_i}} \exp\left(-\frac{y_i}{2\theta}\right) \mathbb{I}_{\mathbb{R}^+}(y_i)$$

avec  $\theta > 0$  et où  $\mathbb{I}_{\mathbb{R}^+}$  indique la fonction indicatrice sur  $\mathbb{R}^+$ . On veut à l'aide d'observations  $y_1, \dots, y_n$  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. (2pts) 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 (comme d'habitude, on retiendra pour  $T_n$  la fonction seule des observations).
2. (2pts) Montrer que  $\frac{Y_i}{\theta}$  possède une loi du  $\chi_1^2$ . En déduire que  $\frac{T_n}{\theta}$  suit une loi du  $\chi_n^2$ .
3. (2pts) En déduire une expression des risques de première et seconde espèce  $\alpha$  et  $\beta$  du test en fonction des paramètres  $\theta_0$  et  $\theta_1$  et de la fonction de répartition d'une loi du  $\chi_n^2$  notée  $F_n$ .
4. (2pts) Déterminer les courbes COR associées à ce test et expliquer comment les performances de ce test dépendent des valeurs de  $\theta_0$  et  $\theta_1$ .
5. (2pts) On désire à partir d'un ensemble d'observations  $(y_1, \dots, y_n)$  déterminer s'il est raisonnable de supposer que ces observations sont issues de la densité  $f(y_i; \theta)$ . Expliquer le principe du test de Kolmogorov pour résoudre ce problème: on précisera avec soin 1) comment calculer la statistique de ce test notée  $D_n$ , 2) la région critique du test, 3) l'expression du seuil du test en fonction du risque de première espèce  $\alpha$  et de la loi asymptotique de  $\sqrt{n}D_n$  et 4) la manière de prendre en compte le fait que  $\theta$  soit inconnu.

## 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 $\mathcal{G}(\nu, \theta)$	$f(x) = \frac{\theta^\nu}{\Gamma(\nu)} e^{-\theta x} x^{\nu-1}$ $\theta > 0, \nu > 0$ $x \geq 0$ avec $\Gamma(n+1) = n! \forall n \in \mathbb{N}$	$\frac{\nu}{\theta}$	$\frac{\nu}{\theta^2}$	$\frac{1}{(1 - i\frac{t}{\theta})^\nu}$
Inverse gamma $\mathcal{IG}(\nu, \theta)$	$f(x) = \frac{\theta^\nu}{\Gamma(\nu)} e^{-\frac{\theta}{x}} \frac{1}{x^{\nu+1}}$ $\theta > 0, \nu > 0$ $x \geq 0$ avec $\Gamma(n+1) = n! \forall n \in \mathbb{N}$	$\frac{\theta}{\nu-1}$ si $\nu > 1$	$\frac{\theta^2}{(\nu-1)^2(\nu-2)}$ si $\nu > 2$	(*)
Première loi de Laplace	$f(x) = \frac{1}{2} e^{- x }, \quad x \in \mathbb{R}$	0	2	$\frac{1}{1+t^2}$
Normale univariée $\mathcal{N}(m, \sigma^2)$	$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-m)^2}{2\sigma^2}}, \quad x \in \mathbb{R}$	m	$\sigma^2$	$e^{imt - \frac{\sigma^2 t^2}{2}}$
Normale multivariée $\mathcal{N}_p(\mathbf{m}, \Sigma)$	$f(x) = K e^{-\frac{1}{2}(x-m)^T \Sigma^{-1} (x-m)}$ $K = \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^p \det(\Sigma)}}$ $x \in \mathbb{R}^p$	$\mathbf{m}$	$\Sigma$	$e^{i\mathbf{u}^T \mathbf{m} - \frac{1}{2} \mathbf{u}^T \Sigma \mathbf{u}}$
Khi2 $\chi_\nu^2$ $\Gamma(\frac{1}{2}, \frac{\nu}{2})$	$f(x) = k e^{-\frac{x}{2}} x^{\frac{\nu}{2}-1}$ $k = \frac{1}{2^{\frac{\nu}{2}} \Gamma(\frac{\nu}{2})}$ $\nu \in \mathbb{N}^*, x \geq 0$	$\nu$	$2\nu$	$\frac{1}{(1-2it)^{\frac{\nu}{2}}}$
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 $B(a, b)$	$f(x) = k x^{a-1} (1-x)^{b-1}$ $k = \frac{\Gamma(a+b)}{\Gamma(a)\Gamma(b)}$ $a > 0, b > 0$ $x \in ]0, 1[$ avec $\Gamma(n+1) = n! \forall n \in \mathbb{N}$	$\frac{a}{a+b}$	$\frac{ab}{(a+b)^2(a+b+1)}$	(*)

## 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	$p_k = pq^{k-1}$ $p \in [0, 1]$ $q = 1 - p$ $k \in \mathbb{N}^*$	$\frac{1}{p}$	$\frac{q}{p^2}$	$\frac{pe^{it}}{1 - qe^{it}}$