

Chapitre 20 : Correction des tests

1 test

Test 1 ([Voir solution.](#))

Soient $a \in \mathbb{R}_+^*$ et $n \in \mathbb{N}^*$. On considère X_1, \dots, X_n une suite de variables aléatoires indépendantes de loi $\mathcal{U}([0, a])$. On pose $M_n = \max(X_1, \dots, X_n)$.

1. Déterminer la fonction de répartition de M_n . En déduire que M_n est à densité et déterminer une densité.
2. Justifier que M_n est un estimateur du paramètre a et déterminer son biais.
3. Est-il asymptotiquement sans biais?
4. Déterminer son risque quadratique.
5. Est-il convergent?

Test 2 ([Voir solution.](#))

Soit X une variable aléatoire possédant une espérance m et un moment d'ordre 2 noté m_2 . Soit (X_1, \dots, X_n) un n -échantillon de la loi de X . On appelle **variance empirique** de l'échantillon la variable :

$$S_n^2 = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n (X_k - \bar{X}_n)^2.$$

1. On considère S_n^2 comme un estimateur de $V(X)$. Déterminer son biais. Est-ce un estimateur sans biais?
2. Montrer que $\frac{n}{n-1} S_n^2$ est un estimateur sans biais de $V(X)$.

L'estimateur $\frac{n}{n-1} S_n^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{k=1}^n (X_k - \bar{X}_n)^2$ est appelée la variance empirique modifiée.

Test 3 ([Voir solution.](#))

Soit X une variable aléatoire suivant une loi géométrique de paramètre $p \in]0, 1[$ inconnue. Soit (x_1, \dots, x_n) une réalisation d'un n -échantillon (X_1, \dots, X_n) de la loi de X .

1. On note $s = x_1 + \dots + x_n$. Déterminer $\mathcal{L}_n(p)$ pour tout $p \in]0, 1[$.
2. Étudier les variations de $\ln \circ \mathcal{L}_n$ et en déduire l'estimateur du maximum de vraisemblance.

2 Correction des tests

Correction du test 1 ([Retour à l'énoncé.](#))

1. Soit $x \in \mathbb{R}$. On a :

$$\begin{aligned} F_{M_n}(x) &= P(M_n \leq x) = P(\max(X_1, \dots, X_n) \leq x) \\ &= P([X_1 \leq x] \cap \dots \cap [X_n \leq x]) \\ &= P(X_1 \leq x) \times P(X_n \leq x) \quad \text{par indépendance mutuelle} \\ &= P(X_1 \leq x)^n \quad \text{car elles suivent toutes la loi de } X_1 \\ &= \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ \left(\frac{x}{a}\right)^n & \text{si } x \in [0, a] \\ 1 & \text{si } x > a \end{cases} \end{aligned}$$

On constate que F_{M_n} est de classe C^1 (donc continue) sur $\mathbb{R} \setminus \{0, a\}$. De plus, on vérifie facilement que F_{M_n} est aussi continue en 0 et en a . Ainsi, elle est continue sur \mathbb{R} . On en déduit donc que M_n est à densité. De plus pour tout $x \in \mathbb{R} \setminus \{0, a\}$ on a :

$$F'_{M_n}(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ \frac{n}{a^n} \frac{nx^{n-1}}{a^n} & \text{si } x \in]0, a[\\ 0 & \text{si } x > a \end{cases}.$$

Ainsi, la fonction f_n définie sur \mathbb{R} par :

$$\forall x \in \mathbb{R}, \quad f_n(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ \frac{nx^{n-1}}{a^n} & \text{si } x \in [0, a] \\ 0 & \text{si } x > a \end{cases}$$

est une densité de M_n .

2. La variable M_n est bien une fonction de (X_1, \dots, X_n) indépendante de a . De plus, comme f_n est nulle en dehors de $[0, a]$ d'après le théorème de transfert, M_n possède une espérance si et seulement si l'intégrale $\int_0^a t f_n(t) dt$ converge absolument. Or la fonction $t \mapsto |t f_n(t)|$ est continue sur $[0, a]$ donc l'intégrale $\int_0^a |t f_n(t)| dt$ n'a pas d'impropreté donc converge. Ainsi M_n possède une espérance quelque soit la valeur de a et on a :

$$E_a(M_n) = \int_0^a t f_n(t) dt = \frac{n}{a^n} \int_0^a t^n dt = \frac{n}{a^n} \left[\frac{t^{n+1}}{n+1} \right]_0^a = \frac{n}{n+1} a.$$

Ainsi on obtient :

$$\forall a \in \mathbb{R}_+^*, \quad b_a(M_n) = \frac{n}{n+1} a - a = -\frac{a}{n+1}.$$

3. On a vu que le biais de M_n est donné par :

$$\forall a \in \mathbb{R}_+^*, \quad b_a(M_n) = \frac{n}{n+1} a - a = -\frac{a}{n+1}.$$

En particulier, on obtient :

$$\forall a \in \mathbb{R}_+^*, \quad \lim_{n \rightarrow +\infty} b_a(M_n) = \lim_{n \rightarrow +\infty} -\frac{a}{n+1} = 0.$$

L'estimateur M_n est donc un estimateur asymptotiquement sans biais de a .

4. Comme f_n est nulle en dehors de $[0, a]$ d'après le théorème de transfert, M_n possède un moment d'ordre si et seulement si l'intégrale $\int_0^a t^2 f_n(t) dt$ converge absolument. Or la fonction $t \mapsto |t^2 f_n(t)| = t^2 f_n(t)$ est continue sur $[0, a]$ donc l'intégrale $\int_0^a |t^2 f_n(t)| dt$ n'a pas d'impropreté donc converge. Ainsi M_n possède un moment d'ordre 2 quelque soit la valeur de a . Déterminons le risque quadratique. D'après le théorème de

transfert, on a pour tout $a \in \mathbb{R}_+^*$:

$$\begin{aligned}
 r_a(M_n) &= E_a((M_n - a)^2) = \int_0^a (t - a)^2 f_n(t) dt = \frac{n}{a^n} \int_0^a (t - a)^2 t^{n-1} dt \\
 &= \frac{n}{a^n} \int_0^a (t^2 - 2at + a^2) t^{n-1} dt \\
 &= \frac{n}{a^n} \left(\int_0^a t^{n+1} dt - 2a \int_0^a t^n dt + a^2 \int_0^a t^{n-1} dt \right) \\
 &= \frac{n}{a^n} \left(\left[\frac{t^{n+2}}{n+2} \right]_0^a - 2a \left[\frac{t^{n+1}}{n+1} \right]_0^a + a^2 \left[\frac{t^n}{n} \right]_0^a \right) \\
 &= \frac{n}{a^n} \left(\frac{a^{n+2}}{n+2} - 2 \frac{a^{n+2}}{n+1} + \frac{a^{n+2}}{n} \right) \\
 &= \frac{2a}{(n+1)(n+2)}.
 \end{aligned}$$

5. D'après la question précédente, M_n possède un moment d'ordre 2 pour tout $a \in \mathbb{R}_+^*$ et on a :

$$\forall a \in \mathbb{R}_+^*, \quad \lim_{n \rightarrow +\infty} r_a(M_n) = \lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{2a}{(n+1)(n+2)} = 0.$$

La suite $(M_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$ est donc un estimateur convergent de a .

Correction du test 2 ([Retour à l'énoncé.](#))

1. On remarque que :

$$\begin{aligned}
 S_n^2 &= \frac{1}{n} \left(\sum_{i=1}^n X_i^2 - 2\bar{X}_n \sum_{i=1}^n X_i + n\bar{X}_n^2 \right) \\
 &= \frac{1}{n} \left(\sum_{i=1}^n X_i^2 - 2n\bar{X}_n + n\bar{X}_n^2 \right) \\
 &= \frac{1}{n} \left(\sum_{i=1}^n X_i^2 - n\bar{X}_n^2 \right).
 \end{aligned}$$

Or, pour tout $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$, X_i possède un moment d'ordre 2 donc X_i^2 possède une espérance. Par linéarité, on en déduit que $\sum_{i=1}^n X_i^2$ possède une espérance donnée par :

$$E\left(\sum_{i=1}^n X_i^2\right) = \sum_{i=1}^n E(X_i^2) = nm_2.$$

Par ailleurs, on a :

$$\bar{X}_n^2 = \frac{1}{n^2} \left(\sum_{i=1}^n X_i^2 + 2 \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^{i-1} X_i X_j \right).$$

Par indépendance, pour tout $i \neq j$ la variable $X_i X_j$ possède une espérance donnée par :

$$E(X_i X_j) = E(X_i)E(X_j) = m^2.$$

Par linéarité, on en déduit que \bar{X}_n^2 possède une espérance donnée par :

$$\begin{aligned}
 E(\bar{X}_n^2) &= \frac{1}{n^2} \left(\sum_{i=1}^n E(X_i^2) + 2 \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^{i-1} E(X_i X_j) \right) \\
 &= \frac{1}{n^2} \left(nm_2 + 2 \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^{i-1} m^2 \right) \\
 &= \frac{1}{n^2} \left(nm_2 + 2 \sum_{i=1}^n (i-1)m^2 \right) \\
 &= \frac{1}{n^2} (nm_2 + n(n-1)m^2).
 \end{aligned}$$

Finalement, par linéarité, S_n^2 possède une espérance donnée par :

$$\begin{aligned} E(S_n^2) &= \frac{1}{n} \left(E\left(\sum_{i=1}^n X_i^2\right) - nE(\bar{X}_n^2) \right) = \frac{1}{n} \left(nm_2 - \frac{1}{n}(nm_2 + n(n-1)m^2) \right) \\ &= \frac{n-1}{n} (m_2 - m^2) \\ &= \frac{n-1}{n} V(X). \end{aligned}$$

En particulier, on obtient le biais suivant :

$$b(S_n^2) = \frac{n-1}{n} V(X) - V(X) = -\frac{V(X)}{n}.$$

L'estimateur est donc biaisé.

2. Par linéarité de l'espérance, $\frac{n}{n-1} S_n^2$ possède une espérance donnée par :

$$E\left(\frac{n}{n-1} S_n^2\right) = \frac{n}{n-1} E(S_n^2) = \frac{n}{n-1} \frac{n-1}{n} V(X) = V(X).$$

L'estimateur $\frac{n}{n-1} S_n^2$ est donc sans biais.

Correction du test 3 ([Retour à l'énoncé.](#))

Soit X une variable aléatoire suivant une loi géométrique de paramètre $p \in]0, 1[$ inconnue. Soit (x_1, \dots, x_n) une réalisation d'un n -échantillon (X_1, \dots, X_n) de la loi de X .

1. Par indépendance, on a :

$$\begin{aligned} \mathcal{L}_n(p) &= P(X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n) = P(X_1 = x_1) \times \dots \times P(X_n = x_n) \\ &= p(1-p)^{x_1-1} \times \dots \times p(1-p)^{x_n-1} \\ &= p^n (1-p)^{s-n}. \end{aligned}$$

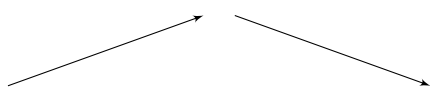
2. Posons $\ell_n = \ln \circ \mathcal{L}_n$. On a, pour tout $p \in]0, 1[$:

$$\ell_n(p) = n \ln(p) + (s-n) \ln(1-p).$$

La fonction ℓ_n est dérivable et on a :

$$\ell'_n(p) = \frac{n}{p} - \frac{s-n}{1-p} = \frac{(1-p)n - (s-n)p}{p(1-p)} = \frac{n-sp}{p(1-p)}.$$

On en déduit :

x	0	$\frac{s}{n}$	1
Signe de $\ell'_n(x)$	+	0	-
Variations de ℓ_n			

Comme \ln est strictement croissante, le maximum de la fonction \mathcal{L}_n est le maximum de ℓ_n . Ainsi, l'estimateur du maximum de vraisemblance est $\frac{s}{n}$, c'est-à-dire \bar{X}_n .