

## Chapitre 23 – Estimateurs – Correction exercices niveau 2

### Exercice 1

1) Par linéarité de l'espérance,  $E(\overline{X_n}) = \frac{1}{n}(E(X_1) + \dots + E(X_n)) = \frac{1}{n} \times n \times m = m$ .

$$V(\overline{X_n}) = \frac{1}{n^2} V(X_1 + \dots + X_n) = \frac{1}{n^2} (V(X_1) + \dots + V(X_n)) \quad (\text{par indépendance}) = \frac{1}{n^2} (n \times \sigma^2) = \frac{\sigma^2}{n}.$$

$$\text{donc } E(\overline{X_n})^2 = V(\overline{X_n}) + E(\overline{X_n})^2 = \frac{\sigma^2}{n} + m^2.$$

$$\begin{aligned} 2) \text{ a) } V_n &= \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n (X_k - \overline{X_n})^2 = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n (X_k^2 - 2X_k \overline{X_n} + \overline{X_n}^2) = \frac{1}{n} \left( \sum_{k=1}^n X_k^2 - \sum_{k=1}^n 2X_k \overline{X_n} + \sum_{k=1}^n \overline{X_n}^2 \right) \\ &= \frac{1}{n} \left( \sum_{k=1}^n X_k^2 - 2\overline{X_n} \sum_{k=1}^n X_k + \sum_{k=1}^n \overline{X_n}^2 \right) = \frac{1}{n} \left( \sum_{k=1}^n X_k^2 - 2\overline{X_n} n \overline{X_n} + n \overline{X_n}^2 \right) = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k^2 - \overline{X_n}^2 \end{aligned}$$

$$\text{car } \overline{X_n} = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k \quad \text{donc } \sum_{k=1}^n X_k = n \overline{X_n}$$

$$\text{b) } E(X_k^2) = V(X_k) + E(X_k)^2 = \sigma^2 + m^2$$

$$\begin{aligned} \text{Par linéarité, } E(V_n) &= \frac{1}{n} E\left(\sum_{k=1}^n X_k^2\right) - E(\overline{X_n}^2) = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n E(X_k^2) - E(\overline{X_n}^2) \\ &= \frac{1}{n} \times n \times (\sigma^2 + m^2) - \left(\frac{\sigma^2}{n} + m^2\right) \\ &= \sigma^2 + m^2 - \frac{\sigma^2}{n} - m^2 = \frac{n-1}{n} \sigma^2. \end{aligned}$$

$$\text{c) Soit } W_n = \frac{n}{n-1} V_n = \frac{1}{n-1} \sum_{k=1}^n (X_k - \overline{X_n})^2$$

$$\text{alors } E(W_n) = \frac{n}{n-1} E(V_n) = \frac{n}{n-1} \frac{n-1}{n} \sigma^2 = \sigma^2.$$

d)  $m = np.mean(x)$

`variance=np.sum((x-m)**2)/(n-1)`

### Exercice 2

$$\begin{aligned} 1) (T_n - \theta)^2 &= (T_n - E(T_n) + E(T_n) - \theta)^2 = ((T_n - E(T_n)) + b(T_n))^2 \\ &= (T_n - E(T_n))^2 + b(T_n)^2 + 2(T_n - E(T_n))b(T_n) \end{aligned}$$

$T_n$  admet une espérance et une variance, donc  $(T_n - \theta)^2$  admet une espérance et :

$$\begin{aligned} \text{Donc } E((T_n - \theta)^2) &= E((T_n - E(T_n))^2) + E(b(T_n)^2) + 2b(T_n)E(T_n - E(T_n)) \\ &= V(T_n) + b(T_n)^2 + 2b(T_n)(E(T_n) - E(T_n)) \\ &= V(T_n) + b(T_n)^2 \end{aligned}$$

2) La variable aléatoire  $(T_n - \theta)^2$  est à valeurs positives et admet une espérance, donc d'après l'inégalité de

$$\text{Markov : } \forall a > 0, P((T_n - \theta)^2 \geq a) \leq \frac{E((T_n - \theta)^2)}{a}$$

$$\text{Avec } a = \varepsilon^2 : P((T_n - \theta)^2 \geq \varepsilon^2) \leq \frac{E((T_n - \theta)^2)}{\varepsilon^2} \quad P(|T_n - \theta| \geq \varepsilon) \leq \frac{r(T_n)}{\varepsilon^2}$$

$$6) \text{ Si } b(T_n) = 0, r(T_n) = V(T_n), \text{ donc } \forall \varepsilon > 0, 0 \leq P(|T_n - \theta| \geq \varepsilon) \leq \frac{V(T_n)}{\varepsilon^2}.$$

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{V(T_n)}{\varepsilon^2} = 0, \text{ donc par encadrement } \lim_{n \rightarrow +\infty} P(|T_n - \theta| \geq \varepsilon) = 0.$$