

Exercice 1**Question 1.1**

Supposons que la proposition est vraie, on a

$$\begin{aligned}\frac{\sqrt{n}(V_n^2 - \sigma^2)}{\sqrt{\bar{\mu}_4 - \sigma^4}} &= \mathcal{N}(0, 1) \\ (V_n^2 - \sigma^2) &= \frac{\sqrt{\bar{\mu}_4 - \sigma^4}}{\sqrt{n}} \mathcal{N}(0, 1) \\ (V_n^2 - \sigma^2) &= \mathcal{N}\left(0, \frac{\bar{\mu}_4 - \sigma^4}{n}\right) \\ V_n^2 &= \sigma^2 + \mathcal{N}\left(0, \frac{\bar{\mu}_4 - \sigma^4}{n}\right) \\ V_n^2 &= \mathcal{N}\left(\sigma^2, \frac{\bar{\mu}_4 - \sigma^4}{n}\right)\end{aligned}$$

Donc la proposition est vraie si V_n^2 suit une loi normale. Il faut montrer que $E(V_n^2) = \sigma^2$ et $V(V_n^2) = \frac{\bar{\mu}_4 - \sigma^4}{n}$.

$$\begin{aligned}E(V_n^2) &= E\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - m)^2\right) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E((X_i - m)^2) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i^2 - 2X_i m + m^2) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i^2) - 2E(X_i m) + E(m^2) \\ &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i^2) - E(X_i)^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n V(X_i) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \sigma^2 = \sigma^2\end{aligned}$$

et

$$V(V_n^2) = V\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - m)^2\right) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n V((X_i - m)^2) =$$

????

Question 1.2

$$\hat{\sigma}_n^2 = V_n^2 - (\bar{X}_n - m)^2$$

Question 1.3**Question 1.4****Exercice 2****Question 2.1**

Si une variable aléatoire X_i suit une loi normale $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ alors sa loi chi deux de degrés n est égale à $\sum_{i=1}^n \left(\frac{X_i - \mu}{\sigma}\right)^2$. Comme on a la variable aléatoire X_i suit une loi normale $\mathcal{N}(5, \sigma^2)$, on a $\sum_{i=1}^n \left(\frac{X_i - 5}{\sigma}\right)^2$ qui suit la loi de chi deux de degrés n .

Question 2.2

Calculons $E(V_n^2)$, si c'est égal à σ^2 , c'est que l'estimateur est non biaisé. D'abord on simplifie:

$$\begin{aligned} V_n^2 &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - 5)^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i^2 - 10X_i + 25) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 - 10 \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i + \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n 25 \\ &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 - 50 + 25 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 - 25 \end{aligned}$$

Petit rappel $E(X_i) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i = 5$ la moyenne.

Donc

$$E(V_n^2) = E\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - 5)^2\right) = E\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 - 25\right) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i^2) - 25 =$$

Mais on a $\sigma^2 = V(X_i) = E(X_i^2) - E^2(X_i)$ donc $E(X_i^2) = \sigma^2 + E^2(X_i)$. Dans notre cas $E(X_i) = 5$ donc $E(X_i^2) = \sigma^2 + 25$.

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i^2) - 25 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \sigma^2 + 25 - 25 = \sigma^2 + 25 - 25 = \sigma^2$$

V_n^2 est un estimateur non biaisé donc $B(V_n^2) = 0$.

Le risque quadratique est défini par

$$\begin{aligned} R(V_n^2) &= E((V_n^2 - 5)^2) = B^2(V_n^2) + V(V_n^2) = V(V_n^2) = V\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - 5)^2\right) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n V((X_i - 5)^2) \\ &= \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n E((X_i - 5)^2 - 5)^2 = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n E(X_i^2 - 10X_i + 25 - 5)^2 \end{aligned}$$

????

Question 2.3