



Exercice 1 (10 points)

Soit (X_1, \dots, X_n) un échantillon de variables aléatoires Indépendantes et Identiquement Distribuées, suivant une loi normale d'espérance $E(X) = \theta$ et de variance $V(X) = \theta$

1/ Quelle est la loi de la variable aléatoire $T = \frac{X - \theta}{\sqrt{\theta}}$ $\frac{Y - \mu}{\sigma}$

2 On définit une nouvelle variable aléatoire $Y = \frac{X^2}{\theta}$. Déterminer la densité de probabilité de la variable aléatoire Y.

~~3/ Quelle est la loi de la variable aléatoire Y? Donner son espérance mathématique $E(Y)$ et sa variance $V(Y)$.~~

4 Déterminer $\hat{\theta}$ l'estimateur du maximum de vraisemblance.

5 Etudier les propriétés de $\hat{\theta}$ (sans biais, convergent, efficace).

Exercice 2 (6 points)

Soit X_1, X_2, \dots, X_n un échantillon aléatoire Indépendantes et Identiquement Distribuées de taille $n=25$ suivant une loi normale d'espérance ~~μ inconnue~~ et de variance σ^2 . On pose la variance empirique : $S^2 = \frac{1}{25} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$. On définit une variable aléatoire $H = \frac{k}{\sigma^2} S^2$.

1/ Déterminer le nombre k pour que H soit une loi de KHI-deux. Préciser son degré de liberté et en déduire son espérance et sa variance.

2/ Déterminer un intervalle de confiance au niveau 90% pour σ^2 sachant que $S^2 = 5$.

3/ On suppose que $\sigma^2 = 4$. Déterminer un intervalle de confiance au niveau 95% pour μ sachant que $\sum_{i=1}^n x_i = 300$.

Exercice 3 (4 points)

Soit X une variable aléatoire qui suit une loi $\mathcal{N}(m, \sigma^2)$ d'écart-type connu ($\sigma = 3$). On dispose de 36 observations indépendantes de la variable X. Les observations ont donné une moyenne empirique $\bar{x} = 13$. On se propose de tester l'hypothèse $H_0: m = 12$ contre $H_1: m = 14$.

1/ Construire un test de niveau $\alpha = 5\%$ (α est le risque de première espèce). Quelle est la décision à prendre ?

(2)

Examen 2011 (SP)
 Ex #1 (X_1, X_2, \dots, X_n) échantillon de n v.a. i.i.d.
 $X_i \sim N(0, \theta)$

(1) ma $X_i \sim N(0, \theta)$

$$\Rightarrow \frac{X-0}{\sqrt{\theta}} \sim N(0, 1) \Rightarrow T = \frac{X}{\sqrt{\theta}} \sim N(0, 1)$$

(2) $Y = \frac{X^2}{\theta} \Rightarrow F_Y(y) = P(Y < y)$

$$F_Y(y) = P\left(\frac{X^2}{\theta} < y\right) = P(X^2 < \theta y)$$

$$\Rightarrow F_Y(y) = P(-\sqrt{\theta y} < X < \sqrt{\theta y})$$

avec $y > 0$

$$\Rightarrow F_Y(y) = F_X(\sqrt{\theta y}) - F_X(-\sqrt{\theta y}) = 2F_X(\sqrt{\theta y}) - 1$$

$$f_Y(y) = \frac{d}{dy} F_Y(y) = 2 \left(f_X(\sqrt{\theta y}) \times \frac{\theta}{2\sqrt{\theta y}} \right)$$

$$f_Y(y) = f_X(\sqrt{\theta y}) \times \left[\frac{\theta}{\sqrt{\theta y}} \right]$$

$$\text{or } f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\theta}} e^{-\frac{x^2}{2\theta}} \Rightarrow f_X(\sqrt{\theta y}) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\theta}} e^{-\frac{y}{2}}$$

$$\Rightarrow \boxed{f_Y(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi y}} e^{-\frac{y}{2}}}$$

(3) ma $X \sim N(0, \theta)$

$$Y = \frac{X^2}{\theta} = \frac{(X-0)^2}{\sqrt{\theta}^2} = \left(\frac{X-0}{\sqrt{\theta}}\right)^2$$

$$\text{or } \frac{X}{\sqrt{\theta}} \sim N(0, 1) \Rightarrow Y \sim \chi^2(1)$$

$Y =$ somme de 1 $N(0, 1)$

liberta

①

$$Y = \frac{X^2}{\theta} \rightsquigarrow \chi^2(1) \Rightarrow \begin{cases} E(Y) = 1 \\ V(Y) = 2 \end{cases}$$

(4) $\hat{\theta}_{MVS}$?

$$\text{dit } L(x_1, \dots, x_n, \theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i) = \prod_{i=1}^n \frac{1}{\sqrt{2\pi\theta}} e^{-\frac{x_i^2}{2\theta}}$$

$$L = \frac{1}{(\sqrt{2\pi\theta})^n} e^{-\frac{\sum_{i=1}^n x_i^2}{2\theta}}$$

$$= \frac{1}{(\sqrt{2\pi\theta})^n} e^{-\frac{\sum_{i=1}^n x_i^2}{2\theta}}$$

$$\log L = -\frac{n}{2} \log(2\pi) - \frac{n}{2} \log(\theta) - \frac{1}{2\theta} \sum_{i=1}^n x_i^2$$

$$\frac{\partial \log L}{\partial \theta} = -\frac{n}{2\theta} + \frac{\sum_{i=1}^n x_i^2}{2\theta^2} = \frac{-n\theta + \sum_{i=1}^n x_i^2}{2\theta^2}$$

$$\hat{\theta} \Rightarrow \frac{\partial \log L}{\partial \theta} = 0 \Rightarrow \sum_{i=1}^n x_i^2 = n\hat{\theta}$$

$$\Rightarrow \hat{\theta} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2$$

(5) Bias?

$$E(\hat{\theta}) = E\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2\right) = \frac{1}{n} E\left(\sum_{i=1}^n x_i^2\right)$$

$$= \frac{1}{n} E(x_i^2) ?$$

$$\sigma^2 V(x_i) = E(x_i - E(x_i))^2 = \theta$$

$$\text{cm } x_i \rightsquigarrow (0, \theta)$$

$$E(x_i - \underbrace{E(x_i)}_{=0})^2 = \theta \Rightarrow E(x_i^2) = \theta$$

$$\Rightarrow E(\hat{\theta}) = E(x_i^2) = \theta$$

$$E(\hat{\theta}) = \theta \Rightarrow \hat{\theta} \text{ non bias}$$

$\hat{\theta}$
Convergence ?

$$V(\hat{\theta}) = V\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2\right) = \frac{1}{n^2} V\left(\sum_{i=1}^n X_i^2\right)$$
$$= \frac{n}{n^2} V(X_i^2)$$

$$\text{or } \frac{X_i^2}{\theta} \sim \chi(1) \Rightarrow V(\hat{\theta}) = \frac{1}{n} V\left(\frac{X_i^2}{\theta} \times \theta\right)$$

$$V(\hat{\theta}) = \frac{\theta^2}{n} V\left(\frac{X_i^2}{\theta}\right) = \frac{2\theta^2}{n}$$

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} V(\hat{\theta}) = \lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{2\theta^2}{n} = 0 \quad \text{①}$$

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} E(\hat{\theta}) = \lim_{n \rightarrow +\infty} \theta = \theta \quad \text{②}$$

① + ② $\Rightarrow \hat{\theta}$ est convergent

Efficacité pour que $\hat{\theta}$ soit efficace

$$\text{il faut que } V(\hat{\theta}) = \frac{1}{I_n(\hat{\theta})}$$

$$\text{avec } I_n(\hat{\theta}) = -n E\left(\frac{\partial^2 \log f}{\partial \theta^2}\right)$$

$$\log f = \log\left(\frac{1}{\sqrt{2\pi\theta}} e^{-\frac{x^2}{2\theta}}\right)$$

$$= -\frac{1}{2} \log(2\pi\theta) - \frac{x^2}{\theta} = -\frac{1}{2} \log 2\pi - \frac{1}{2} \log \theta - \frac{x^2}{\theta}$$

$$\frac{\partial \log f}{\partial \theta} = -\frac{1}{2\theta} + \frac{x^2}{\theta^2}$$

$$\frac{\partial^2 \log f}{\partial \theta^2} = \frac{1}{2\theta^2} + \left(\frac{-2\theta x^2}{\theta^4}\right)$$

$$= \frac{1}{2\theta^2} - \frac{2x^2}{\theta^3} = \frac{\theta - 4x^2}{2\theta^3}$$

$$E\left(\frac{\partial^2 \log \ell}{\partial \theta^2}\right) = E\left(\frac{\theta - 4x^2}{2\theta^3}\right)$$

$$= \frac{1}{2\theta^3} E(\theta - 4x^2)$$

$$= \frac{1}{2\theta^3} \left(\theta - 4 \frac{E(x^2)}{\theta} \right)$$

$$= \frac{1}{2\theta^2} \Rightarrow -n E\left(\frac{\partial^2 \log \ell}{\partial \theta^2}\right) = \frac{-n}{2\theta^2} = I_n(\theta)$$

$$V(\hat{\theta}) = \frac{\hat{\theta}^2}{n} \Rightarrow V(\hat{\theta}) = -n \left[E\left(\frac{\partial^2 \log \ell}{\partial \theta^2}\right) \right]^{-1}$$

$\Rightarrow \hat{\theta}$ efficient

Ex #2:

(X_1, \dots, X_n) e.s. VA iid independants
 $n = 26$, $X \rightsquigarrow N(\mu, \sigma^2)$

$$S'^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 = \frac{1}{25} \sum_{i=1}^{26} (x_i - \bar{x})^2$$

$$H = \frac{k}{\sigma^2} S'^2$$

(1) ? k pour que H soit une χ^2 -D.F.U.X

$$\text{on a } H = \frac{k}{\sigma^2} S'^2 = \frac{k}{25} \frac{\sum_{i=1}^{26} (x_i - \bar{x})^2}{\sigma^2}$$

$$H = \frac{k}{25} \sum_{i=1}^{26} \left(\frac{x_i - \bar{x}}{\sigma} \right)^2$$

$$X \rightsquigarrow N(\mu, \sigma^2)$$

$$\frac{X - \mu}{\sigma} \rightsquigarrow N(0, 1)$$

$$\sum_{i=1}^n \left(\frac{x_i - \mu}{\sigma} \right)^2 \rightsquigarrow \chi^2(n)$$

$$\text{or } \sum_{i=1}^n \left(\frac{x_i - \bar{x}}{\sigma} \right)^2 \rightsquigarrow \chi^2(n-1)$$

$$\text{donc } \sum_{i=1}^{26} \left(\frac{x_i - \bar{x}}{\sigma} \right)^2 \rightsquigarrow \chi^2(26-1) = \chi^2(25)$$

$$\text{d'où il faut que } \frac{k}{25} \sum_{i=1}^{26} \left(\frac{x_i - \bar{x}}{\sigma} \right)^2 = \sum_{i=1}^{26} \left(\frac{x_i - \bar{x}}{\sigma} \right)^2$$

$$\Rightarrow \boxed{k = 25}$$

$$\text{pour } k = 25 \Rightarrow H = \sum_{i=1}^{26} \left(\frac{x_i - \bar{x}}{\sigma} \right)^2 \rightsquigarrow \chi^2(25)$$

$$E(H) = 25$$

$$V(H) = 2 \times 25 = 50$$

1

liberta

$$(2) \quad P \left(L_1 < H \cdot \frac{s'^2}{s^2} < L_2 \right) = 90\%$$

$$\text{Tab } \chi^2(25) \quad P \left(L_1 < H \cdot \frac{25 \times 5}{s^2} < L_2 \right) = 90\%$$

$$P(H < L_2) = 95\% \Rightarrow L_2 = 37,7$$

$$P(L_1 < H) = 95\% \Rightarrow P(H < L_1) = 5\% \Rightarrow L_1 = 14,6$$

$$\Rightarrow P(14,6 < \frac{125}{s^2} < 37,7) = 90\%$$

$$\Rightarrow P \left(\frac{125}{37,7} < s^2 < \frac{125}{14,6} \right) = 90\%$$

$$I_{0,90}(s^2) = [3,35; 8,55]$$

$$(3) \quad X \sim N(\mu, \sigma^2) \quad \left. \begin{array}{l} \text{mean } \mu \\ \text{variance } \sigma^2 \end{array} \right\} \text{ unknown } P$$

$$\bar{X} = \frac{1}{26} \sum_{i=1}^{26} x_i = \frac{300}{26}$$

$$\sigma^2 = 4 \Rightarrow X \sim N(\mu, 4)$$

$$\bar{X} \sim N(E(\bar{X}) = \mu, V(\bar{X}) = \frac{4}{26})$$

$$\frac{\bar{X} - \mu}{\sqrt{\frac{\sigma^2}{n}}} \sim N(0, 1)$$

$$P \left(-L_1 < \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} < L_1 \right) = 95\%$$

$$L_1 = 1,96 \Rightarrow P \left(-1,96 < \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} < 1,96 \right) = 0,95$$

$$\mu \in \left[\bar{X} \pm 1,96 \times \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right]$$

$$\mu \in \left[\frac{300}{26} \pm 1,96 \times \frac{2}{\sqrt{26}} \right] = [10,76; 12,3]$$

$$\Rightarrow P(10,76 < \mu < 12,30) = 95\% \quad \text{liberto}$$

(2)