

⑧ Ex 1)  $T_1 = \bar{X}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$        $T_2 = \frac{1}{2} (2X_1 - X_6 + X_4)$

1 1) \*  $E(T_1) = E\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i)$   
 $= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mu = \frac{1}{n} \cdot n \cdot \mu = \mu.$

1 2) \*  $V(T_1) = V\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n V(X_i)$  (les  $X_i$  sont indep)  
 $= \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \sigma^2 = \frac{1}{n^2} \cdot n \cdot \sigma^2 = \frac{\sigma^2}{n}.$

1 Selon T.C.L.  $T_1 = \bar{X}_n \sim \mathcal{N}(\mu, \frac{\sigma^2}{n}).$

1 2) \*  $E(T_1) = \mu$  donc  $T_1$  est un est. sans biais de  $\mu.$

1 \*  $E(T_2) = E\left(\frac{1}{2} (2X_1 - X_6 + X_4)\right)$   
 $= \frac{1}{2} (2E(X_1) - E(X_6) + E(X_4))$   
 $= \frac{1}{2} (2\mu - \mu + \mu) = \mu$  donc  $T_2$  est ...

3) Les deux estimateurs sont sans biais. On compare leurs risques quadratiques.

1 \*  $R(T_1) = V(T_1) + \underbrace{b^2(T_1)}_{=0} = \frac{\sigma^2}{n}.$

1 \*  $R(T_2) = V(T_2) + \underbrace{b^2(T_2)}_{=0}$   $X_1, X_4 \text{ et } X_6 \text{ sont indep}$   
 $= V\left(\frac{1}{2} (2X_1 - X_4 + X_6)\right) = \frac{1}{4} (4V(X_1) + V(X_4) + V(X_6))$   
 $= \frac{1}{4} (4\sigma^2 + \sigma^2 + \sigma^2) = \frac{6}{4} \sigma^2 = \frac{3}{2} \sigma^2.$

1 \*  $R(T_1) < R(T_2) \quad \forall n$  car  $\frac{1}{n} < \frac{3}{2}$

Donc  $T_1$  est le meilleur estimateur parmi les deux.



## ⑥ Exercice 2 (4 points)

$$f(x) = \frac{1}{2}(1+\theta x) \quad \text{sur } \mathcal{S}^0 = [-1, 1]$$

$$E(X) = \int_{-1}^1 x f(x) dx = \int_{-1}^1 x \frac{1}{2}(1+\theta x) dx = \frac{1}{2} \int_{-1}^1 (x + \theta x^2) dx$$

$$= \frac{1}{2} \left[ \frac{x^2}{2} + \theta \frac{x^3}{3} \right]_{-1}^1 = \frac{1}{2} \left[ \left( \frac{1}{2} + \frac{\theta}{3} \right) - \left( \frac{1}{2} - \frac{\theta}{3} \right) \right] = \frac{1}{2} \cdot \frac{2\theta}{3} = \frac{\theta}{3}$$

On estime  $E(X)$  par  $\bar{X}_n$  donc  $\bar{X}_n \xrightarrow{p} \theta/3$   
 l'estimation de  $\theta$  par EMM est  $\hat{\theta}_n = 3 \bar{X}_n$ .

2)  $\hat{\theta}_n$  est sans biais ?

$$E(\hat{\theta}_n) - \theta = E(3 \bar{X}_n) - \theta = 3 E(\bar{X}_n) - \theta = 3 \cdot \frac{\theta}{3} - \theta = 0$$

$\Rightarrow \hat{\theta}_n$  est sans biais.

ou  $E(\hat{\theta}) = \theta$

## ⑥ Exercice 3

$X$  suit une loi de Rayleigh

$$f(x) = \frac{x}{\theta} e^{-\frac{x^2}{2\theta}} \quad x > 0, \theta > 0$$

IV

les  $(X_i)_{i=1, \dots, n}$  toutes de même loi et ind. et suivant la loi de Rayleigh. La réalisation d'une expérience conduit à un résultat  $x_1, \dots, x_n$  i.e.

$$f_{X_1, \dots, X_n}(x_1, \dots, x_n; \theta) = \prod_{i=1}^n f_{X_i}(x_i)$$

2) Est de vraisemblance :  $\mathcal{L}(x_1, \dots, x_n; \theta) = \prod_{i=1}^n f_{X_i}(x_i)$

4/5  $\Rightarrow \mathcal{L}(x_1, \dots, x_n; \theta) = \prod_{i=1}^n \frac{x_i}{\theta} e^{-\frac{x_i^2}{2\theta}} = \frac{1}{\theta^n} \prod_{i=1}^n x_i e^{-\frac{x_i^2}{2\theta}}$

2  $\ln \mathcal{L}(x_1, \dots, x_n; \theta) = \ln \left( \frac{1}{\theta^n} \cdot \prod_{i=1}^n x_i e^{-\frac{x_i^2}{2\theta}} \right) = \ln \left( \frac{1}{\theta^n} \right) + \ln \left( \prod_{i=1}^n x_i e^{-\frac{x_i^2}{2\theta}} \right)$   
 $= -n \ln \theta + \ln \left( \left( \prod_{i=1}^n x_i \right) e^{-\frac{1}{2\theta} \sum_{i=1}^n x_i^2} \right)$

$$= -n \ln \theta + \sum \ln x_i - \frac{1}{2\theta} \sum_{i=1}^n x_i^2$$

2  $\frac{\partial \ln \mathcal{L}(x_1, \dots, x_n; \theta)}{\partial \theta} = 0 \Leftrightarrow -\frac{n}{\theta} + \frac{1}{2\theta^2} \sum_{i=1}^n x_i^2 = 0$

$$(\Leftrightarrow -2n\theta + \sum_{i=1}^n x_i^2 = 0 \Rightarrow) \hat{\theta} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i^2}{2n}$$

$\Rightarrow$  l'estimateur de  $\theta$  pour les variables  $x_1, \dots, x_n$  est

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