

### Exercice 1

1) Pour construire l'intervalle de confiance pour  $m_X$ , on utilise un bon estimateur de  $m_X$ . Soit donc  $\bar{X}_n$  un estimateur convergent de  $m_X$ .

Cherchons maintenant une fonction pivotale fonction de  $\bar{X}_n$ . Comme  $n > 30$ , on peut appliquer le théorème central limite à l'échantillon  $(X_1, \dots, X_n)$ .

Alors  $Z = \frac{\bar{X}_n - E(\bar{X}_n)}{\sqrt{\text{Var}(\bar{X}_n)}} = \sqrt{n} \frac{\bar{X}_n - m_X}{\sigma_X}$  suit approximativement une loi  $N(0, 1)$ .

Comme la variance  $\sigma_X^2$  est inconnue, on la remplace dans la va  $Z$  par son estimateur convergent  $\hat{S}_n^2$ .

D'où  $Z = \sqrt{n} \frac{\bar{X}_n - m_X}{\hat{S}_n}$  suit approximativement une loi  $N(0, 1)$ .

Posons  $0.95 = P(-t < Z < t)$  où le quantile  $t = 1,96$  est lu dans la table de la loi normale.

D'où  $\bar{x}_n - 1,96 \frac{\hat{s}_n}{\sqrt{n}} < m_X < \bar{x}_n + 1,96 \frac{\hat{s}_n}{\sqrt{n}}$ .

AN:  $\bar{x}_n = 32.1875$ ,  $s_n^2 = 675.7773$ ,  $\hat{s}_n^2 = 697.5766$ . On obtient donc

$$23.0363 < m_X < 41.3387$$

2) - estimation sans biais de la moyenne  $m_X$ :  $\bar{x}_n = 30.875$

- estimation sans biais de la variance  $\hat{s}_n^2 = 218.6964$ .

On ne peut pas construire un intervalle de confiance pour la moyenne  $m_X$  en utilisant la même méthode que celle utilisée dans la question précédente car on peut pas appliquer le TCL car  $n < 30$ .

### Exercice 2

1)  $f$  est positive car  $a, \theta$  et  $x$  sont positifs.

$$\int f(x)dx = \frac{1}{\theta a^{1/\theta}} \int_0^a x^{(\frac{1}{\theta} - 1)} dx = \frac{1}{\theta a^{1/\theta}} [\theta x^{\frac{1}{\theta}}]_0^a = 1$$

$$2) L_\theta(x_1, \dots, x_n) = \frac{1}{\theta^n a^{n/\theta}} \prod_{i=1}^n x_i^{(\frac{1}{\theta} - 1)} \mathbf{1}_{\inf x_i > 0} \mathbf{1}_{\sup x_i < a}$$

3)  $L_\theta$  est dérivable par rapport à  $\theta$ .

Si  $\inf x_i > 0$  et  $\sup x_i < a$ , on peut écrire

$$\ln(L_\theta(x_1, \dots, x_n)) = -n \ln(\theta) - \frac{n}{\theta} \ln(a) + \left(\frac{1}{\theta} - 1\right) \sum_{i=1}^n \ln(x_i).$$

$$\frac{\delta \ln(L_\theta)}{\delta \theta} = -\frac{n}{\theta} + \frac{n}{\theta^2} \ln(a) - \frac{1}{\theta^2} \sum_{i=1}^n \ln(x_i).$$

Cherchons  $\hat{\theta}_n$  tel que  $-\frac{n}{\hat{\theta}_n} + \frac{n}{\hat{\theta}_n^2} \ln(a) - \frac{1}{\hat{\theta}_n^2} \sum_{i=1}^n \ln(x_i) = 0$ .

$$\frac{n}{\hat{\theta}_n} = \sum_{i=1}^n \frac{1}{\hat{\theta}_n^2} \ln(a) - \frac{1}{\hat{\theta}_n^2} \sum_{i=1}^n \ln(x_i) = \frac{1}{\hat{\theta}_n^2} \sum_{i=1}^n \ln\left(\frac{a}{x_i}\right).$$

D'où  $\hat{\theta}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \ln\left(\frac{a}{x_i}\right)$  est un extremum. Vérifions que c'est un maximum.

$$\frac{\delta^2 \ln(L_\theta)}{\delta^2 \theta} = \frac{n}{\theta^2} - \frac{2}{\theta^3} \sum_{i=1}^n \ln\left(\frac{a}{x_i}\right) \text{ qui prend comme valeur en } \hat{\theta}_n:$$

$$\frac{n}{\hat{\theta}_n^2} - \frac{2}{\hat{\theta}_n^3} \sum_{i=1}^n \ln\left(\frac{a}{x_i}\right) = \frac{n}{\hat{\theta}_n^2} - \frac{2n}{\hat{\theta}_n^3} \hat{\theta}_n = -\frac{n}{\hat{\theta}_n^2} < 0$$

On a donc montré que  $T_n = \hat{\theta}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \ln\left(\frac{a}{X_i}\right)$  est l'emv de  $\theta$ .

On note dans la suite  $Y = \ln\left(\frac{a}{X}\right)$ . On donne  $E(Y) = \theta$  et  $Var(Y) = \theta^2$ .

$$4) T_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Y_i \text{ (voir 3).}$$

5)  $E(T_n) = E(Y) = \theta$  donc  $T_n$  est un esb de  $\theta$ .

6) Comme  $T_n$  est un esb de  $\theta$ , le risque quadratique est donné par  $R_\theta = Var(T_n) = Var(Y)/n = \theta^2/n$  qui converge vers 0 quand  $n$  tend vers l'infini, donc  $T_n$  est un estimateur convergent de  $\theta$ .

$$7) I_n(\theta) = -E\left(\frac{\delta^2 \ln(L_\theta(X_1, \dots, X_n))}{\delta^2 \theta}\right) = -E\left(\frac{n}{\theta^2} - \frac{2}{\theta^3} \sum_{i=1}^n Y_i\right) =$$

$$-\frac{n}{\theta^2} + \frac{2}{\theta^3} \sum_{i=1}^n E(Y_i) = -\frac{n}{\theta^2} + \frac{2}{\theta^3} \theta = \frac{n}{\theta^2}.$$

8) On voit que  $I_n(\theta) = \frac{1}{var(T_n)}$  et  $T_n$  est un esb de  $\theta$  alors l'estimateur  $T_n$  est un estimateur

efficace de  $\theta$ .

9) On peut appliquer le théorème central limite à l'échantillon  $(Y_1, \dots, Y_n)$ . Alors  $Z = \frac{\bar{Y}_n - E(\bar{Y}_n)}{\sqrt{\text{var}(\bar{Y}_n)}} = \sqrt{n} \frac{T_n - \theta}{\theta}$  suit approximativement une loi  $N(0, 1)$ .

10) Pour construire l'intervalle de confiance pour  $\theta$ , on utilise un bon estimateur de  $\theta$ . Soit donc  $T_n$  un estimateur convergent, efficace de  $\theta$ . Cherchons maintenant une fonction pivotale fonction de  $T_n$ . D'après 9),  $Z = \sqrt{n} \frac{T_n - \theta}{\theta}$  suit approximativement une loi  $N(0, 1)$ .

Posons  $0.9 = P(-t < Z < t)$  où le quantile  $t = 1,645$  est lu dans la table de la loi normale.

$$\text{D'où } \frac{t_n}{1 + (1,645/\sqrt{n})} < \theta < \frac{t_n}{1 - (1,645/\sqrt{n})}.$$

11) Comme  $n > 30$ , on peut appliquer le résultat précédent.

D'où  $313.5304 < \theta < 396.0706$ .