Exercice 5

Question 1

On a

$$E(X_1) = \int_a^1 t f(t) dt = \int_a^1 t \frac{1}{1-a} dt = \frac{1}{1-a} \frac{1-a^2}{2} = \frac{1+a}{2}$$

On a

$$E[X_1^2] = \int_a^1 t^2 f(t) \, dt = \int_a^1 t^2 \frac{1}{1-a} \, dt = \frac{1}{1-a} \frac{1-a^3}{3} = \frac{1+a+a^2}{3}$$

Donc

$$V(X_1) = E[X_1^2](E[X_1])^2 = \frac{1+a+a^2}{3} - \left(\frac{1+a}{2}\right)^2 = \frac{(1-a)^2}{12}$$

Question 2

On a

$$E[X_1] = \frac{1+a}{2} \implies a = 2E[X_1] - 1$$

Donc on prend comme EMM de a

$$\tilde{a}_n = 2\bar{a}_n - 1$$

Mais 0 < a < 1, il faut donc que son estimateur soit aussi $0 < \tilde{a}_n < 1$ Donc

$$0 < 2\bar{a}_n - 1 < 1 \implies 1 < 2\bar{a}_n < 2 \implies 1/2 < \bar{a}_n < 1$$

Donc l'EMM est défini uniquement si la moyenne de l'échantillon \bar{a}_n est comprise entre 0.5 et 1.

Consistance. En appliquant le Lemme de l'application Continue (LAC). En prenant h(x) = 2x - 1, pour 1/2 < x < 1. La fonction est continue. On a également, $\bar{a}_n \xrightarrow{P} E[X_1]$ selon la loi des grands nombres.

Donc $\tilde{a}_n = h(\bar{a}_n) \xrightarrow{P} h(E[X_1]) = a$. Donc consistance.

En appliquant le Théoème Central Limite (TCL) avec $\mu=a$ et $\sigma^2=\frac{(1-a)^2}{12}$ on a

$$\frac{\sqrt{n}(\bar{a}_n - a)}{\sqrt{\sigma^2}} \xrightarrow[n \to +\infty]{P} Z \sim \mathcal{N}(0, 1)$$

Question 3

On calcule

$$\mathcal{L}_a(x_i, \dots, x_n) = \prod_{1}^n \frac{1}{1-a} 1_{x_i \in [a,1]}(x_i) = \frac{1}{(1-a)^n} \prod_{1}^n 1_{x_i \in [a,1]}(x_i) = \frac{1}{(1-a)^n} 1_{\min(x_i) \le x_i \le 1}(x_i)$$

Ce qui donne la fonction suivante:

$$\mathcal{L}_{a}(x_{i}, \dots, x_{n}) = \begin{cases} 1 & a = 0\\ \frac{1}{(1-a)^{n}} & 0 < a \leq min(x_{i})\\ 0 & min(x_{i}) < a < 1 \end{cases}$$

 $\mathcal{L}_a(x_i,\ldots,x_n)$ est croissante sur $0 \le a \le min(x_i)$ et nulle quand $min(x_i) < a$ donc EMV est maximale lorsque $a = min(x_i)$ donc $\hat{a} = min(x_i)$.

$$P(Z_n \ge s) = P\left(\frac{n(\hat{a} - a)}{1 - a} \ge s\right) = P\left(\hat{a} \ge \frac{s(1 - a) + na}{n}\right)$$

.

$$P(\hat{a} \ge t) = P(\forall i \in [1, n] X_i \ge t) = P(X_1 \ge t)^n = \left(\int_t^1 \frac{1}{1 - a} dy\right)^n = \left(\frac{1 - t}{1 - a}\right)^n$$

Donc

$$P(Z_n \ge s) = \left(\frac{1 - \frac{s(1-a) + na}{n}}{1 - a}\right)^n = \left(\frac{\frac{n - s(1-a) - na}{n}}{1 - a}\right)^n = \left(\frac{(n - s)(1 - a)}{n(1 - a)}\right)^n = \left(\frac{n - s}{n}\right)^n$$

Convergence en loi: $\lim_{n\to\infty} F_{X_n}(x) \to F_X(x)$.

$$\lim_{n \to \infty} F_{Z_n}(x) = \lim_{n \to \infty} P(Z_n \le x) = \lim_{n \to \infty} 1 - P(Z_n \ge x) = 1 - \lim_{n \to \infty} P(Z_n \ge x) = 1 - \lim_{n \to \infty} \left(\frac{n - x}{n}\right)^n$$

On a n-s < n, donc $\lim_{n\to\infty} \left(\frac{n-x}{n}\right)^n \to 0$. Donc $\lim_{n\to\infty} F_{X_n}(x) \to 1$. Ce n'est pas une convergence en loi mais une convergence en probabilité. ?????

Question 4

Vitesse de convergence de \tilde{a}_n . Il faut trouver le plus grand d qui verifie:

$$n^{d}(\tilde{a}_{n} - a) \xrightarrow[n \to +\infty]{P} 0$$

$$\forall \epsilon, \lim_{n \to \infty} \mathbb{P}(n^{d}(\tilde{a}_{n} - a) \ge \epsilon) = 0$$

$$\forall \epsilon, \lim_{n \to \infty} \mathbb{P}((2\bar{a}_{n}) \ge \frac{\epsilon}{n^{d}} + a + 1) = 0$$

Je ne comprends rien.

Exercice 6

Question 1

Question 1-a

en prenant k=1 on a

$$\mathbb{E}(U^{2k}) = \frac{(2k)!}{2^k k!} = \frac{2!}{2!!} = \frac{1}{2}$$

en prenant k=2 on a

$$\mathbb{E}(U^{2k}) = \frac{(2k)!}{2^k k!} = \frac{4!}{4 \cdot 2!} = \frac{3}{2}$$

Question 1-b

Soit une variable aléatoire $Y=X_i^2$, l'événement $A=(Y\leq y)$ est équivalent à l'événement $B=(-\sqrt{y}\leq X\leq \sqrt{y})$. lorsque y<0, on a $P(Y\leq y)=0$. Lorsque $y\geq 0$,

$$F_Y(y) = P((Y \le y)) = P(-\sqrt{y} \le X \le \sqrt{y}) = F_x(\sqrt{y}) - F_x(-\sqrt{y})$$

et

$$f_y(y) = \frac{\partial}{\partial y} F_Y(y) = \frac{\partial}{\partial y} F_X(\sqrt{y}) - \frac{\partial}{\partial y} F_X(-\sqrt{y}) = \frac{1}{2\sqrt{y}} [f_x(\sqrt{y}) + f_x(-\sqrt{y})]$$

Dans notre cas, $f_X(x)$ est défini pour $x \ge 0$, donc $f_Y(y) = \frac{1}{2\sqrt{y}} f_x(\sqrt{y})$. Ce qui fait :

$$f_Y(y) = \frac{1}{2\sqrt{y}} \left[\frac{\sqrt{y}}{\theta} exp\left(-\frac{\sqrt{y^2}}{2\theta}\right) \right] = \frac{1}{2\theta} exp\left(-\frac{y}{2\theta}\right)$$

qui est une loi exponentielle de paramètre $\frac{1}{2\theta}$.

Question 1-c

Calcul de $E(X_1)$

$$E(X_1) = \int_0^{+\infty} x f_X(x) dx = \int_{-\infty}^{+\infty} x f_X(x) dx$$

 $\operatorname{car} f_X(x) = 0 \text{ lorsque } x < 0.$

$$E(X_1) = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{x^2}{\theta} exp\left(-\frac{x^2}{2\theta}\right) dx$$

Par substitution prenant $u = \frac{x}{\sqrt{\theta}}$, $\frac{\partial u}{\partial x} = \frac{1}{\sqrt{\theta}}$ et $\partial x = \sqrt{\theta} \partial u$, on obtient :

$$E(X_1) = \int_{-\infty}^{\infty} u^2 exp\left(-\frac{u^2}{2}\right) \sqrt{\theta} du = \sqrt{\theta} \frac{\sqrt{2\pi}}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} u^2 exp\left(-\frac{u^2}{2}\right) du$$

D'après la question 1-a, pour k = 1, on a :

$$E(X_1) = \sqrt{2\pi\theta} \frac{(2k)!}{2^k k!} = \frac{\sqrt{2\pi\theta}}{2} = \sqrt{\frac{\pi\theta}{2}}$$

Calcul de $E(X_1^2)$

$$E(X_1^2) = \frac{1}{\frac{1}{2\theta}} = 2\theta$$

car $E(X_1^2)$ est une loi exponentielle de paramètre $\frac{1}{2\theta}$.

Calcul de $E(X_1^3)$

$$E(X_1^3) = \int_0^{+\infty} x^3 f_x(x) dx = \int_{-\infty}^{+\infty} x^3 f_X(x) dx$$

 $\operatorname{car} f_X(x) = 0 \text{ lorsque } x < 0.$

$$E(X_1^3) = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{x^4}{\theta} exp\left(-\frac{x^2}{2\theta}\right) dx$$

Par substitution prenant $u = \frac{x}{\sqrt{\theta}}$, $\frac{\partial u}{\partial x} = \frac{1}{\sqrt{\theta}}$ et $\partial x = \sqrt{\theta} \partial u$, on obtient :

$$E(X_1^3) = \int_{-\infty}^{\infty} \theta^2 u^4 exp\left(-\frac{u^2}{2}\right) \sqrt{\theta} du = \sqrt{\theta} \theta^2 \frac{\sqrt{2\pi}}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} u^4 exp\left(-\frac{u^2}{2}\right) du$$

D'après la question 1-a, pour k=2, on a :

$$E(X_1^3) = \sqrt{2\pi\theta}\theta^2 \frac{(2k)!}{2^k k!} = \frac{3\sqrt{2\pi\theta}\theta^2}{2}$$

Calcul de $E(X_1^4)$.

$$E(X_1^4) = \int_0^{+\infty} x^4 f_x(x) dx = \int_0^{+\infty} \frac{x^5}{\theta} exp\left(-\frac{x^2}{2\theta}\right) dx = 8\theta^2$$

Par utilisation d'un solveur internet, mais faisable à la main.

Question 2

Question 2-a

On calcule

$$\mathcal{L}_{\theta}(x_{i},\ldots,x_{n}) = \prod_{1}^{n} \frac{x^{2}}{\theta} exp\left(-\frac{x^{2}}{2\theta}\right) 1_{x_{i} \in [0,+\infty]}(x_{i}) = \frac{x_{1}x_{2}\ldots x_{n}}{\theta^{n}} exp\left(-\frac{x_{1}^{2} + x_{2}^{2} + \ldots + x_{n}^{2}}{2\theta}\right) \prod_{1}^{n} 1_{x_{i} \in [0,+\infty]}(x_{i})$$

On calcule $\frac{\partial}{\partial \theta} \mathcal{L}_{\theta}(x_i, \dots, x_n)$ et on cherche les points où la dérivée s'annule. En utilisant un solveur internet on a

$$\frac{\partial}{\partial \theta} \mathcal{L}_{\theta}(x_i, \dots, x_n) = \frac{x_1 x_2 \dots x_n \theta^{-n-2} \cdot (2n\theta - (x_1 + x_2 + \dots + x_n)) e^{-\frac{x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_n^2}{2\theta}}}{2}$$

 Et

$$\frac{\partial}{\partial \theta} \mathcal{L}_{\theta}(x_i, \dots, x_n) = 0$$

quand $\hat{\theta_n} = \frac{(x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_n^2)}{2n}$. Ou plus simple (en passant par le log car $\mathcal{L}_{\theta}(x_i, \dots, x_n) \neq 0$)

$$\frac{\partial}{\partial \theta} \ln(\mathcal{L}_{\theta}(x_i, \dots, x_n)) = \frac{\partial}{\partial \theta} \left(\ln(x_1 x_2 \dots x_n) - \ln(\theta^n) - \frac{x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_n^2}{2\theta} \right) = -\frac{n}{\theta} + \frac{x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_n^2}{2\theta^2}$$

 Et

$$-\frac{n}{\theta} + \frac{x_1^2 + x_2^2 + \ldots + x_n^2}{2\theta^2} = \frac{-2n\theta + x_1^2 + x_2^2 + \ldots + x_n^2}{2\theta^2} = 0$$

quand $\hat{\theta}_n = \frac{x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_n^2}{2n}$

Question 2-b

Le biais de $\hat{\theta}$ est :

$$b(\hat{\theta}) = E(\hat{\theta}) - \theta = E\left(\frac{x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_n^2}{2n}\right) - \theta = \frac{1}{2n}(E(x_1^2) + E(x_2^2) + \dots + E(x_n^2)) - \theta$$

Même loi, donc tous les $E(x_i^2)$ sont identiques.

$$=\frac{1}{2n}(2\theta+2\theta+\ldots+2\theta)-\theta=\frac{2n\theta}{2n}-\theta=0$$

Le risque quadratique de $\hat{\theta}$ est :

$$r(\hat{\theta}) = E((\hat{\theta}-\theta)^2) = b(\hat{\theta}) + V(\hat{\theta}) = 0 + V(\hat{\theta}) = E(\hat{\theta}^2) - (E(\hat{\theta}))^2$$

Question 2-c

Question 2-d

Question 3

Question 3-a

Question 3-b

Question 4

Question 4-a

$$E(\bar{U}^2) = E\left(\left(\frac{1}{n}\sum_{i=1}^n U_i\right)^2\right) = \frac{1}{n^2}E\left(\left(\sum_{i=1}^n U_i\right)^2\right)$$
$$= \frac{1}{n^2}E\left(\sum_{i=1}^n U_i^2 + 2\sum_{1 \le i < j \le n} U_i U_j\right) = \frac{1}{n^2}\left(\sum_{i=1}^n E(U_i^2) + 2\sum_{1 \le i < j \le n} E(U_i U_j)\right)$$

Comme les U_i suivent la même loi, elles ont la même esperance, de plus elles sont independantes donc $E(U_iU_j) = E(U_i)E(U_j)$. Donc

$$E(\bar{U}^2) = \frac{1}{n^2} \left(nE(U_1^2) + 2 \sum_{1 \le i < j \le n} (E(U_1))^2 \right)$$

On a aussi $E(X^2) = V(X) + (E(X))^2$. Donc

$$E(\bar{U}^2) = \frac{1}{n^2} \left(n(V(U_1) + (E(U_1))^2) + 2 \sum_{1 \le i < j \le n} (E(U_1))^2 \right) = \frac{1}{n^2} \left(n\left(V(U_1) + (E(U_1))^2\right) + 2 \frac{n(n-1)}{2} (E(U_1))^2 \right)$$

$$= \frac{1}{n^2} \left(nV(U_1) + n(E(U_1))^2 + n(n-1)(E(U_1))^2 \right) = \frac{1}{n^2} \left(nV(U_1) + n^2(E(U_1))^2 \right) = (E(U_1))^2 + \frac{V(U_1)}{n}$$

La seconde partie, on admet.

Question 4-b