

Exercice 4

Suite de v.a. (X_m)

Normalité

asymptotique

de $f(x_m)$

$$\sigma_m (g(x_m) - \bullet) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{L} \mathcal{N}(0, \bullet)$$

↑ va donner la vitesse de convergence.

Quel théorème utiliser ?

Delta - méthode !

- (X_m) une suite de VA.
- (σ_m) suite de réels tq $\sigma_m \xrightarrow{m \rightarrow +\infty} +\infty$
(déterministe)
- a une constante
- g fonction dérivable en a . ca id ... $a > 0$

g est dérivable en \mathbb{R}^{+*}

Si il existe $\sigma > 0$ tq

$$\sqrt{\sigma_m} (X_m - a) \xrightarrow{m \rightarrow +\infty} \mathcal{N}(0, \sigma^2)$$

] g_a on l'obtient avec ..TCL

Alors

$$\sqrt{\sigma_m} (g(X_m) - g(a)) \xrightarrow{m \rightarrow +\infty} \mathcal{N}(0, g'(a)^2 \sigma^2)$$

1) $g: x \mapsto \sqrt{x}, \theta > 0$

$\sqrt{n}(X_n - \frac{\theta^2}{n}) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} \mathcal{N}(0, 1)$

a (pour appliquer la Δ méthode)

$\hookrightarrow g$ dérivable? • dérivable sur \mathbb{R}^{+*}

$g'(x) = \frac{1}{2\sqrt{x}} \quad g'(\theta^2) = \frac{1}{2\theta}$

\hookrightarrow On a $\sqrt{n}(X_n - \frac{\theta^2}{n}) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} \mathcal{N}(0, 1)$

Donc par le Δ méthode,

$\sqrt{n}(g(X_n) - g(\frac{\theta^2}{n})) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} \mathcal{N}(0, (g'(\frac{\theta^2}{n}))^2 \times 1)$

$\sqrt{n}(\sqrt{X_n} - \theta) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} \mathcal{N}(0, \frac{1}{4\theta^2})$

$Z_n = \frac{1}{X_n^2}$

\hookrightarrow TCL

X_n normalité
asympt.

\hookrightarrow Δ méth.

$g(x) = \frac{1}{x^2}$

$$2) \quad g: x \mapsto \frac{1}{x}, \quad \theta \neq 0.$$

$$\sqrt[n]{x_n - \underbrace{\left(\frac{1}{\theta}\right)}_{=a}} \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} \text{CP}\left(0, \frac{1}{\theta^2}\right) \quad (*)$$

$\hookrightarrow g$ dérivable ? oui sur \mathbb{R}^*

$$g'(x) = -\frac{1}{x^2}$$

$$g'\left(\frac{1}{\theta}\right) = -\theta^2$$

\hookrightarrow On a $(*)$. Donc d'après la Δ méthode,

$$\sqrt[n]{g(x_n) - g\left(\frac{1}{\theta}\right)} \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} \text{CP}\left(0, \left(g'\left(\frac{1}{\theta}\right)\right)^2 \times \frac{1}{\theta^2}\right)$$

Variance toujours positive !

$$\sqrt[n]{\frac{1}{x_n} - \theta} \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} \text{CP}\left(0, \theta^2\right)$$

$$3) \cdot g: x \mapsto e^x, \theta > 0$$

$$\cdot \sqrt{m} (X_m - \ln(\theta)) \xrightarrow{m \rightarrow +\infty} \mathcal{CP}(0, \ln(\theta)^2) \quad (*)$$

↳ g dérivable ? oui sur \mathbb{R} (^{donc} \mathbb{R}^+)

$$g'(x) = e^x$$

$$g'(\ln(\theta)) = \theta$$

↳ On a $(*)$ $\cdot \mathcal{D}$ après le Δ méthode

$$\sqrt{m} (g(X_m) - g(\ln(\theta))) \xrightarrow{m \rightarrow +\infty} \mathcal{CP}(0, (g'(\ln(\theta)))^2 \times \ln(\theta)^2)$$

$$\sqrt{m} (e^{X_m} - \theta) \xrightarrow{m \rightarrow +\infty} \mathcal{CP}(0, \theta^2 \ln(\theta)^2)$$

Exercice 5

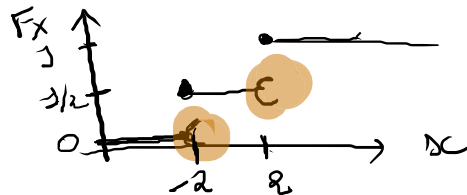
Rappel

σ.a. "sa loi" $X \rightarrow$ Qu'est ce qui caractérise le loi d'une σ.a. ?
 \rightarrow fonction de répartition (Fdr)

• $F_X : \mathbb{R} \rightarrow [0, 1]$ $F_X(x) = \underbrace{P(X \leq x)}$
 \uparrow σ.a. \uparrow dét. \leftarrow c'est une proba $\in [0, 1]$

• Croissante, continue à droite

• $\lim_{x \rightarrow -\infty} F_X(x) = 0$, $\lim_{x \rightarrow +\infty} F_X(x) = 1$



X gaussienne

$$\left[\begin{array}{l} P(X < -2) = 0 \\ P(X \in [-2, 2[) = 1/2 \\ P(X \geq 2) = 1 \end{array} \right.$$

X v.a. uniforme sur $[0, 1]$.

1) Loi de $Z = -\log(X)$

Rappel Loi uniforme sur $[a, b]$:

• F_x $F_x(x) = \frac{x-a}{b-a} \mathbb{1}_{[a \leq x \leq b]}$

Loi uniforme sur $[0, 1]$

$$F_x(x) = \mathbb{P}(X \leq x) = x \mathbb{1}_{\{0 \leq x \leq 1\}}.$$

Cela peut s'écrire $\forall x \in [0, 1]$,

$$F_x(x) = x.$$

$$1) \boxed{X \text{ o.a. } \sim U[0,1]}$$

$$\rightarrow F_X(x) = x \mathbb{1}_{\{0 \leq x \leq 1\}}$$

$$Z = -\log(X) \quad (\text{loi?})$$

$$= \mathbb{P}(X \leq x)$$

J'ai la loi. \Leftrightarrow J'ai la f.d.r.

Je veux
faire opposé
la f.d.r. de X!

$$F_Z(x) = \mathbb{P}(Z \leq x)$$

$$= \mathbb{P}(-\log(X) \leq x)$$

$x \rightarrow$
dans
l'inégalité \rightarrow

$$= \mathbb{P}(\log(X) \geq -x)$$

$$= \mathbb{P}(X \geq \exp(-x))$$

$$= 1 - \mathbb{P}(X < \exp(-x))$$

$$= 1 - \mathbb{P}(X \leq \exp(-x))$$

$$= 1 - F_X(\exp(-x))$$

compter par l'exp.
 $\exp(\log(x)) = x$

X continue
 $\mathbb{P}(X = \exp(-x)) = 0$

$$F_Z(x) = 1 - \exp(-x) \mathbb{1}_{\underbrace{[0 \leq \exp(-x) \leq 1]}_{\substack{\downarrow \\ x \in \mathbb{R}^{+*}}}}$$

$$\forall x \in \mathbb{R}^{+*}, F_Z(x) = 1 - \exp(-x)$$

↳ Z a une loi exponentielle de param 1.

$$2) \quad Z_1, \dots, Z_n \text{ iid } \overset{\sim}{=} Z \quad \bar{Z}_m = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m Z_i$$

. Z_i i.i.d.

$$\cdot \mathbb{E}[Z_1] = \text{Var}(Z_1) = 1$$

Par le TCL,

$$\sqrt{m} \left(\bar{Z}_m - \underset{\substack{\uparrow \\ \mathbb{E}[Z_1]}}{1}} \right) \xrightarrow[m \rightarrow +\infty]{} \mathcal{N}\left(0, \underset{\substack{\uparrow \\ \text{Var}(Z_1)}}{1}} \right)$$

$$3) \quad Y_m = \frac{1}{\left(\prod_{i=1}^m x_i\right)^{1/m}}$$

Lien \bar{Z}_m et Y_m ? $Y_m = f(\bar{Z}_m)$?
↳ Δ méthode

$$\bar{Z}_m = -\frac{1}{m} \sum_{i=1}^m \log(x_i)$$

$$\begin{aligned} \log(Y_m) &= -\log\left(\left(\prod_{i=1}^m x_i\right)^{1/m}\right) \\ &= -\frac{1}{m} \log\left(\prod_{i=1}^m x_i\right) \\ &= -\frac{1}{m} \sum_{i=1}^m \log(x_i) = \bar{Z}_m \end{aligned}$$

$$\log(Y_m) = \bar{Z}_m$$

$$\Rightarrow Y_m = \exp(\bar{Z}_m)$$

Je cherche la normalité asymptotique $\exp(\bar{Z}_m)$

Δ méthode !

• $g(x) = \exp(x)$ dérivable sur \mathbb{R} .

• $g'(x) = \exp(x)$

$$g'(1) = e$$

• $\sqrt{m} (\bar{Z}_m - 1) \xrightarrow{m \rightarrow +\infty} \mathcal{N}(0, 1)$

Par la Δ méthode

$$\sqrt{m} (g(\bar{Z}_m) - g(1)) \xrightarrow{m \rightarrow +\infty} \mathcal{N}(0, (g'(1))^2)$$

$$\sqrt{m} (\exp(\bar{Z}_m) - e) \xrightarrow{m \rightarrow +\infty} \mathcal{N}(0, e^2)$$

Exo 3

$$1) S_m = \sum_{i=1}^m X_i, \quad \overset{\text{f.i.d.}}{X_i \text{ centrée}} \rightarrow \mathbb{E}[X_i] = 0$$

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[S_m] &= \mathbb{E}\left[\sum_{i=1}^m X_i\right] && \text{linéarité de } \mathbb{E} \\ &= \sum_{i=1}^m \mathbb{E}[X_i] && \forall i, \mathbb{E}[X_i] = \mathbb{E}[X_1] \\ &= \sum_{i=1}^m \mathbb{E}[X_1] && \overset{X_i}{\text{centrées}} \\ &= 0 \end{aligned}$$

$$2) \text{Var}(S_m) = \text{Var}\left(\sum_{i=1}^m X_i\right)$$

On ne peut pas isoler la somme!

$$= \sum_{i=1}^m \text{Var}(X_i) + \sum_{i \neq j} \text{Cov}(X_i, X_j)$$



hyper calculatoire!

ici $\neq 0$

= 0 quand les variables sont \perp