

Exemple d'application de la méthode delta (Exo 1)

$$(X_i)_{i \in \mathbb{N}} \text{ iid de loi } E(1), \quad E(X_i) = \frac{1}{\lambda}, \quad \text{Var}(X_i) = \frac{1}{\lambda^2}$$

D'après le TCL appliqué à la suite des X_i , on obtient un moment d'ordre 2

$$\frac{\sqrt{n}}{\lambda} \left(\frac{1}{n} \sum X_i - \frac{1}{\lambda} \right) \xrightarrow{\mathcal{D}} \mathcal{N}(0, 1)$$

C'est à dire :

$$\sqrt{n} \left(\frac{1}{n} \sum X_i - \frac{1}{\lambda} \right) \xrightarrow{\mathcal{D}} \mathcal{N}\left(0, \frac{1}{\lambda^2}\right)$$

Estimateur de λ . $\hat{\lambda}_m = \frac{1}{\bar{X}_m}$

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

$$\text{équation } g'\left(\frac{1}{\lambda}\right) = -\lambda^2 \neq 0$$

CCL : D'après la méthode J

$$\sqrt{n} \left(\frac{1}{\bar{X}_m} - \frac{1}{\lambda} \right) \xrightarrow{\mathcal{D}} \mathcal{N}\left(0, \frac{1}{\lambda^2} \times \lambda^4\right) = \mathcal{N}(0, \lambda^2)$$

Corrigée 1°.

I) 1^{er} cas

1) $(x_i)_{i \in \mathbb{N}}$ iid $\sim \mathcal{E}(\theta)$

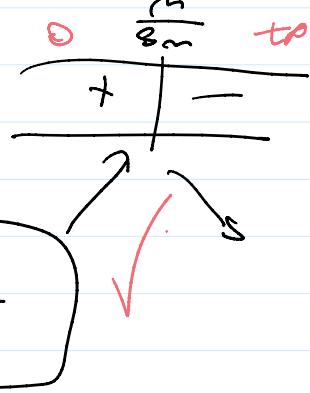
$$L(x_1, \dots, x_n, \theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i, \theta)$$

$$= \prod_{i=1}^n e^{-\theta x_i} \frac{1}{x_i!} = \theta^n e^{\sum_{i=1}^n -\theta x_i} = \theta^n e^{-\theta S_n}$$

↑ Tant que tous les $x_i \sim \mathcal{E}(\theta)$

$$l(x_1, \dots, x_n, \theta) = n \ln(\theta) - \theta S_n$$

$$\frac{dl}{d\theta} = \frac{n}{\theta} - S_n \leq 0$$



$$\Leftrightarrow \frac{n}{\theta} \leq S_n \Leftrightarrow \boxed{\frac{n}{S_n} \leq \theta}$$

Le maximum est atteint lorsque $\boxed{\frac{n}{S_n} = \theta}$

2) Estimateurs de $\frac{1}{\theta}$ et $\frac{S_n}{n} = \bar{x}_n$

$$\bar{x}_n \xrightarrow{P \rightarrow} \frac{1}{\theta}$$

iid dans un
vrai

$$E(\bar{x}_n) = \frac{1}{\theta} \text{ sans bras}$$

Faut une condition

4) Estimation de la variance :

$$\bar{V}_n = \frac{1}{\bar{x}_n^2} \xrightarrow{P \rightarrow} \frac{1}{\theta^2}$$

Faut une condition

Σx_i^2 connu

TCL $(x_i)_{i \in \mathbb{N}}$ iid uniforme

option 2 :
 $V_n = \frac{1}{\bar{x}_n^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x}_n)^2$
 Faut une condition
 Sans bras
 Mais hard
 a calculer à la main
 plus difficile.

intervall variation nach

a kontinuierl. Verteilung
passt mir nicht.
normalverteilt

$$\sqrt{n} \frac{\bar{X}_n - \frac{1}{\theta}}{\sqrt{\frac{1}{\theta^2}}} \xrightarrow{\text{distr}} \mathcal{N}(0, 1)$$

$$P(-1, 89 \leq \sqrt{n} \frac{\bar{X}_n - \frac{1}{\theta}}{\sqrt{\frac{1}{\theta^2}}} \leq 1, 89) \approx 0, 94$$

$$P\left(\bar{X}_n - \frac{\sqrt{\frac{1}{\theta^2}}}{\sqrt{n}} 1, 89 \leq \frac{1}{\theta} \leq \bar{X}_n + \frac{\sqrt{\frac{1}{\theta^2}}}{\sqrt{n}} 1, 89\right) \approx 0, 84$$

5) $g(x) = \frac{1}{x}$, $g'(x) = -\frac{1}{x^2} \neq 0 \forall x$

$$\sqrt{n}\left(g(\bar{X}_n) - g\left(\frac{1}{\theta}\right)\right) \xrightarrow{\text{distr}} \mathcal{N}(0, \sigma^2 g'\left(\frac{1}{\theta}\right)^2)$$

$$\sqrt{n}\left(\frac{1}{\bar{X}_n} + \frac{1}{(1/\theta)^2}\right) \xrightarrow{\text{distr}} \mathcal{N}\left(0, \frac{1}{\lambda^2} \times \left(\frac{-1}{(1/\theta)^3}\right)^2\right)$$

$$= \mathcal{N}\left(0, \frac{1}{\lambda^2} \times -1^4\right)$$

$$= \mathcal{N}\left(0, \frac{1}{\lambda^2}\right) ?$$

→ Var. deutlich anders

A an anstrengt

$$\sqrt{n}\left(\bar{X}_n - \frac{1}{\theta}\right) \xrightarrow{\text{distr}} \mathcal{N}(0, \frac{1}{\theta^2})$$

$$g(x) = \frac{1}{x}, g'(x) = -\frac{1}{x^2} \neq 0$$

$$\sqrt{n}\left(\frac{1}{\bar{X}_n} - \theta\right) \xrightarrow{\text{distr}} \mathcal{N}(0, \theta^2)$$

$$\frac{1}{\theta^2} + \theta^4$$

Flans kanns / programme!: Eine version eines automatischen

Haus cours / programme: Une version avec automatisations

Comme $\bar{x}_m \rightarrow \frac{1}{\theta}$

$$\bar{x}_m \times \sqrt{m} \left(\frac{1}{\bar{x}_m} - \theta \right) \text{ on l'a peu de chance}$$

$$\text{que } \frac{1}{\theta} \sqrt{m} \left(\frac{1}{\bar{x}_m} - \theta \right)$$

Comme $\frac{1}{\theta} \sqrt{m} \left(\frac{1}{\bar{x}_m} - \theta \right) \rightarrow \mathcal{N}(0, 1)$

$$\bar{x}_m \sqrt{m} \left(\frac{1}{\bar{x}_m} - \theta \right) \rightarrow \mathcal{N}(0, 1)$$

Solution 2:

$$\frac{1}{\theta} \sqrt{m} \left(\frac{1}{\bar{x}_m} - \theta \right) \rightarrow \mathcal{N}(0, 1)$$

$$\sqrt{m} \left(\frac{1}{\theta \bar{x}_m} - 1 \right) \rightarrow \mathcal{N}(0, 1) = z'$$

Pour $\alpha = 1,89$, on a $P(-\alpha \leq z' \leq \alpha) = 0,74$

$$-1,89 \leq \sqrt{m} \left(\frac{1}{\bar{x}_m} - 1 \right) \leq 1,89$$

$$\bar{x}_m - \frac{1,89 \bar{x}_m}{\sqrt{m}} \leq \frac{1}{\theta} \leq \bar{x}_m + \frac{1,89 \bar{x}_m}{\sqrt{m}}$$

$\Rightarrow \frac{1}{\bar{x}_m + \frac{1,89 \bar{x}_m}{\sqrt{m}}} \leq \theta \leq \frac{1}{\bar{x}_m - \frac{1,89 \bar{x}_m}{\sqrt{m}}}$

$$\Leftrightarrow \frac{1}{\bar{x}_m + \frac{1,89 \bar{x}_m}{\sqrt{m}}} \leq \theta \leq \frac{1}{\bar{x}_m - \frac{1,89 \bar{x}_m}{\sqrt{m}}}$$

Et non

II 2^{are} cas

$$Y_i = \frac{1}{x_i > 2} - \begin{cases} 1 & \text{si } x_i > 2 \\ 0 & \text{si } x_i \leq 2 \end{cases} \sim \mathcal{B}(P(x_i > 2))$$

$$\begin{aligned} P(x_i > 2) &= \int_2^{+\infty} \theta e^{-\theta x} dx = [-e^{-\theta x}]_2^{+\infty} \\ &= -0 + e^{-2\theta} \end{aligned}$$

$$Y_i \sim \mathcal{B}(e^{-2\theta}) \quad \checkmark$$

$$2) E(Y_i) = e^{-2\theta}$$

$$3) L(y_1, \dots, y_n, e^{-2\theta})$$

$$\begin{aligned} &= \prod_{i=1}^n (e^{-2\theta})^{y_i} (1 - e^{-2\theta})^{1-y_i} \\ &= (e^{-2\theta})^{S_m} (1 - e^{-2\theta})^{n-S_m} \quad \checkmark \end{aligned}$$

$$L = S_m \ln(e^{-2\theta}) + (n - S_m) \ln(1 - e^{-2\theta})$$

↑ Simplified

$$\frac{dL}{d\theta} = \frac{-2S_m}{e^{-2\theta}} + \frac{2(n - S_m)}{1 - e^{-2\theta}}$$

$$= \frac{2e^{-2\theta}(n - S_m) - 2(1 - e^{-2\theta})S_m}{e^{-2\theta}(1 - e^{-2\theta})}$$

$$\frac{\partial l}{\partial \theta} = 0 \Leftrightarrow 2e^{-2\theta}(n-S_m) - 2(1-e^{2\theta})S_m = 0$$

$$\Leftrightarrow 2e^{-2\theta}n - 2e^{-2\theta}S_m - 2S_m + 2S_m e^{-2\theta} = 0$$

$$\Leftrightarrow 2e^{-2\theta}n - 2S_m = 0$$

$$\Leftrightarrow ne^{-2\theta} - S_m \Leftrightarrow e^{-2\theta} = \frac{S_m}{n}$$

$$\Leftrightarrow -2\theta = \ln(\bar{x}_m)$$

$$\theta = -\frac{1}{2} \ln(\bar{x}_m) = \hat{\theta}_m$$

ln continue

$$\bar{x}_m \longrightarrow e^{-2\theta}$$

$$\ln(\bar{x}_m) \longrightarrow -2\theta$$

$$\checkmark -\frac{1}{2} \ln(\bar{x}_m) \longrightarrow \theta \quad \text{Fasstent convergir!}$$

$$V_m = \sqrt{n}(1-\bar{x}_m)$$

$$6) \frac{\sqrt{n}(\bar{x}_m - e^{-2\theta})}{\sqrt{V_m}} \xrightarrow{\mathcal{N}(0,1)}$$

$$\bar{x}_m - \frac{\sqrt{V_m}}{\sqrt{n}} 1,89 \leq e^{-2\theta} \leq \bar{x}_m + \frac{\sqrt{V_m}}{\sqrt{n}}$$

ln ↗

$$-\frac{1}{2} \ln(\bar{x}_m - \frac{\sqrt{V_m}}{\sqrt{n}} 1,89) \geq \theta \geq -\frac{1}{2} \ln(\bar{x}_m + \frac{\sqrt{V_m}}{\sqrt{n}} 1,89)$$

$$P(-\frac{1}{2} \ln(\bar{x}_m + \frac{\sqrt{V_m}}{\sqrt{n}} 1,89) \leq \theta \leq -\frac{1}{2} \ln(\bar{x}_m - \frac{\sqrt{V_m}}{\sqrt{n}} 1,89)) \approx 0,94$$

$$P\left(-\frac{1}{2} \ln(\bar{x}_m + \frac{\sqrt{V_m}}{\sqrt{m}} \cdot 1,89) \leq \theta \leq -\frac{1}{2} \ln(\bar{x}_m - \frac{\sqrt{V_m}}{\sqrt{m}} \cdot 1,89)\right) \approx 0,94$$

7) $\sqrt{m} (\bar{x}_m - e^{-2\theta}) \rightarrow \mathcal{N}(0, V_m)$

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

$$g'(x) = -\frac{1}{2} \times \frac{1}{x} \neq 0$$

$$\sqrt{m}^2 g'(\bar{e}^{-2\theta})^2 = V_m^2 \times \left(-\frac{1}{2\bar{e}^{2\theta}}\right)^2 = V_m \frac{1}{4\bar{e}^{-4\theta}}$$

$$\sqrt{m} (g(\bar{x}_m) - g(\bar{e}^{-2\theta})) \rightarrow \mathcal{N}(0, \frac{V_m}{4\bar{e}^{-4\theta}})$$

$$\Leftrightarrow \frac{\sqrt{m} \left(-\frac{1}{2} \ln(\bar{x}_m) - \theta \right)}{\sqrt{m} \frac{1}{2\bar{e}^{2\theta}}} \rightarrow \mathcal{N}(0, 1)$$

Correction rapide
mais j'ai bien

about + D

$$P\left(-\alpha \leq \frac{\sqrt{m}}{\sqrt{\frac{V_m}{2\bar{e}^{2\theta}}}} \left(-\frac{1}{2} \ln(\bar{x}_m) - \theta\right) \leq \alpha\right) \text{ sans de faire} \quad \text{oubli d'IC}$$

$$\phi(\alpha) = 0,94 \Rightarrow \alpha \approx 1,89$$

$$P\left(\theta \in \left[-\frac{1}{2} \ln(\bar{x}_m) \pm \frac{2\bar{e}^{-2\theta}}{\sqrt{V_m}} \sqrt{m} \times 1,89\right]\right) \approx 0,94$$

défini par θ !

quelle fact g considérer?

\sqrt{m}

...

- - -

1 -

$$\frac{\sqrt{n}}{\sqrt{e^{-2\theta}(1-e^{-2\theta})}} (\bar{Y}_n - e^{-2\theta}) \xrightarrow{D} \mathcal{N}(0, 1)$$

$$\text{also } \sqrt{n} (\bar{Y}_n - e^{-2\theta}) \xrightarrow{D} \mathcal{N}(0, e^{-2\theta}(1-e^{-2\theta}))$$

$$\sqrt{n} (g(\bar{Y}_n) - g(e^{-2\theta})) \xrightarrow{D} \mathcal{N}(0, 11)$$

$$g'(x) = -\frac{1}{2} \frac{1}{x^2} \neq 0 \text{ si } x \neq 0$$

dans l'application de la méthode A:

$$\text{Var}(g(\bar{Y}_n) - g(e^{-2\theta})) \xrightarrow{D} Z \sim \mathcal{N}(0,$$

$$e^{-2\theta}(1-e^{-2\theta}) \times g'(e^{-2\theta})^2$$

$$g'(e^{-2\theta}) = \frac{1}{2e^{-2\theta}} \quad g'(e^{-2\theta})^2 = \frac{1}{4e^{-4\theta}} = \frac{e^{4\theta}}{4}$$

$$e^{-2\theta}(1-e^{-2\theta}) \frac{e^{4\theta}}{4} = \frac{e^{2\theta}}{4} \quad (1-e^{-2\theta}) = \frac{e^{2\theta}-1}{4}$$

d'où

$$\sqrt{n} (\hat{\theta}_n - \theta) \xrightarrow{D} \mathcal{N}\left(0, \frac{e^{2\theta}-1}{4}\right)$$

C.-à-d

$$\frac{2\sqrt{m}}{\sqrt{e^{2\theta_m} - 1}} (\hat{\theta}_m - \theta) \xrightarrow{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0, 1)$$

D'après theorem de Slutsky

$$\frac{2\sqrt{m}}{\sqrt{e^{2\hat{\theta}_m} - 1}} (\hat{\theta}_m - \theta) \xrightarrow{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0, 1)$$

Si on a utilisé Slutsky avec

$$\sqrt{e^{2\hat{\theta}_m} - 1} \xrightarrow{f.d} \sqrt{e^{2\theta_m} - 1}$$

Donc

$$\frac{1}{\sqrt{e^{2\hat{\theta}_m} - 1}} \xrightarrow{f.d} \frac{1}{\sqrt{e^{2\theta_m} - 1}}$$

$$\text{Donc } \frac{1}{\sqrt{e^{2\hat{\theta}_m} - 1}} \xrightarrow{P} \frac{1}{\sqrt{e^{2\theta} - 1}}$$

$$\text{aussi } \frac{\sqrt{e^{2\theta} - 1}}{\sqrt{e^{2\hat{\theta}_m} - 1}} \xrightarrow{P} 1$$

$$\left. \begin{array}{l} Z_m \xrightarrow{\mathcal{L}} Z \\ W_m \xrightarrow{P} 0 \end{array} \right\} \Rightarrow Z_m W_m \xrightarrow{\mathcal{L}} Z$$

$$Z_m = \frac{2\sqrt{m}}{\sqrt{e^{2\theta} - 1}} (\bar{\theta}_m - \theta) \xrightarrow{P} N(0, 1)$$

$$W_m = \frac{\sqrt{e^{2\theta} - 1}}{\sqrt{e^{2\theta_m} - 1}} \xrightarrow{P} 1$$

$$Z_m W_m = \frac{2\sqrt{m}}{\sqrt{e^{2\theta_m} - 1}} (\hat{\theta}_m - \theta) \xrightarrow{P} N(0, 1)$$

dmoi : après quelque étape

$$\theta \in [\hat{\theta}_m \pm \frac{1.89 \sqrt{e^{2\theta_m} - 1}}{2\sqrt{m}}]$$

Exercice 2 :

1) X nombre de lancer pour faire 6

X ~ Geom(θ)

$$P(X = k) = \theta (1 - \theta)^{k-1}$$

a justifier \oplus

mais abusif

$$2) F_X(k) = P(X \leq k) = \sum_{i=1}^k \theta (1 - \theta)^{i-1}$$

$$= \theta \left(\sum_{i=1}^k (1 - \theta)^{i-1} \right) = \theta \left(\frac{1 - (1 - \theta)^k}{1 - (1 - \theta)} \right)$$

$$\begin{aligned}
 &= \Theta \left(\sum_{i=1}^n (1-\Theta)^{x_i} \right) = \Theta \left(\frac{1 - (1-\Theta)^n}{1 - (1-\Theta)} \right) \\
 &= \Theta \left(\frac{1 - (1-\Theta)^n}{\Theta} \right) = 1 - (1-\Theta)^n
 \end{aligned}$$

3) $P(X \leq t) = \beta = 1 - (1-\theta)^t$

$$\Leftrightarrow 1 - \beta = (1-\theta)^t \quad 1 - \beta = 1 - (1-(1-\theta))^t$$

$$\ln(1-\beta) \stackrel{?}{=} t \ln(1-\theta)$$

$$\Leftrightarrow \frac{\ln(1-\beta)}{\ln(1-\theta)} \stackrel{?}{=} t$$

Imersion de la fct de rep

$$E(X) = \frac{1}{\theta}, \quad \text{Var}(X) = \frac{1-\theta}{\theta^2}$$

d) $\frac{1}{\bar{x}_m}$ estimacion f.c de θ

$$\begin{aligned}
 L(x_1, \dots, x_m, \theta) &= \prod_{i=1}^m P(X=x_i) \\
 &= \theta^m (1-\theta)^{\sum_{i=1}^m x_i - m}
 \end{aligned}$$

$$l(x_1, \dots, x_m, \theta) = m \ln(\theta) + (\sum_{i=1}^m x_i - m) \ln(1-\theta)$$

$$\frac{dl}{d\theta}(x_1, \dots, x_m, \theta) = \frac{m}{\theta} - \frac{\sum_{i=1}^m x_i - m}{1-\theta}$$

$$\frac{(n-\theta)n - (S_{m-n})\theta}{\theta(1-\theta)} = 0$$

$$\Leftrightarrow n - \bar{x}\theta - S_m\theta + \bar{x}_m = 0$$

$$\Leftrightarrow n = S_m\theta = \frac{m}{S_m} = \frac{1}{\bar{x}_m} = EMV$$

6) X admet un m. d. 1 \rightarrow LFGN

$$\hat{\theta}_m \leftarrow \frac{1}{\bar{x}_m} \longrightarrow \frac{1}{2}$$

$$7) V_m = \bar{x}_m(\bar{x}_m - 1) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \theta(\theta - 1)$$

Pas pris le temps de chercher

$$\hat{\sigma}^2 - \sigma^2 ?_0$$

$$\frac{\sqrt{m}(\bar{x}_m - \frac{1}{2})}{\sqrt{\bar{x}_m(\bar{x}_m - 1)}} \longrightarrow dV(0, n)$$

Pour la relier au TOL avec autonormalisation il faut proposer une estimation faiblement consistante

$$\text{de } \text{Var}(X) = \frac{1-\theta}{\theta^2}$$

$$\text{On pose } V_m = \frac{1 - \hat{\theta}_m}{\hat{\sigma}^2} = \frac{1 - \frac{1}{\bar{x}_m}}{(1/\bar{x}_m)^2} = \bar{x}_m^2 - \frac{1}{\bar{x}_m}$$

$$= \bar{x}_m(\bar{x}_m - 1)$$

Comme $\hat{\theta}_m \xrightarrow{P} \theta$

et que $x \mapsto \frac{1-\varphi}{\varphi}$ est continue

$$\text{soit: } V_m = \frac{1-\hat{\theta}_m}{\hat{\theta}_m} \xrightarrow{\quad} \frac{1-\theta}{\theta} = V_m(x)$$

D'après le TCL sous normalisations appliquée à $(x_i)_{i \in \mathbb{N}}$ i.i.d moment d'ordre 2
et V_m estimateur partiellement suffisant
consistant de $V_m(x)$

$$\frac{\sqrt{n}}{\sqrt{V_m}} \left(\bar{x}_n - \frac{1}{\theta} \right) = \frac{\sqrt{n}}{\sqrt{V_m(\bar{x}_{m-1})}} \left(\bar{x}_m - \frac{1}{\theta} \right) \xrightarrow{d} N(0, 1)$$

Exercice:

(x_1, \dots, x_m) i.i.d. $\sim N(m, \sigma^2)$ m, σ inconnus

$$\bar{x}_m = 17, V_m = 9 \quad n = 12$$

a) IC pour m , $0.98 = 1 - \alpha$

$$\sqrt{n} \frac{\bar{x}_m - m}{\sqrt{V_m}} \sim t(n-1) = 11$$

$$\sqrt{V_n} \sim \dots = 11$$

stabilis

→ table pour choisir α et β

→ IC

$$2) (n-1) \frac{\sqrt{V_n}}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$$

→ table pour choisir α et β

→ IC