

Théorie des Valeurs Extrêmes - TD1

ISFA3, ANNEE

Exercice 1:

Soient X_1, \dots, X_n une suite de variables aléatoires IID de loi uniforme sur $[-1, 0]$ et $M_n(X) = \max(X_1, \dots, X_n)$.

1. Donner les coefficients a_n et b_n tels que, quand $n \rightarrow \infty$,

$$\Pr\left(\frac{M_n - b_n}{a_n} \leq x\right) \rightarrow \Psi_1(x).$$

Soient Y_1, \dots, Y_n une suite de variables aléatoires IID de loi exponentielle unitaire ($\Pr(Y_i > y) = e^{-y}$, $y > 0$) et $m_n = \min(Y_1, \dots, Y_n)$.

2. En remarquant que

$$\min(Y_1, \dots, Y_n) = -\max(-Y_1, \dots, -Y_n),$$

trouver des coefficients c_n et d_n , et une loi G tels que, quand $n \rightarrow \infty$,

$$\Pr\left(\frac{-m_n - d_n}{c_n} \leq x\right) \rightarrow G(x).$$

Exercice 2:

Soit X_1, \dots, X_n une suite de variables aléatoires IID de fonction de distribution F et soit $M_n = \max(X_1, \dots, X_n)$. On note la statistique d'ordre la manière suivante

$$X_{(n)} \leq X_{(n-1)} \leq \dots \leq X_{(1)}$$

et $B_n(x) = \sum_{i=1}^n \mathbb{I}_{\{X_i > x\}}$.

1. Montrer que $X_{(k)} \leq x$ si et seulement si $B_n(x) < k$.
2. Donner la loi de $B_n(x)$. En déduire que

$$P(X_{(k)} \leq x) = \sum_{r=0}^{k-1} C_n^r (F(x))^{n-r} (1 - F(x))^r.$$

3. Calculer la transformée de Laplace de $B_n(x)$:

$$\varphi_n(t, x) = \mathbb{E}(\exp(tB_n(x))).$$

4. Montrer que s'il existe une suite (u_n) telle que $\lim_{n \rightarrow \infty} n \Pr(X_i > u_n) = \tau$, alors

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \ln \varphi_n(t, u_n) = \tau(e^t - 1).$$

5. Donner la transformée de Laplace d'une loi de Poisson de paramètre τ (Rappel: si N suit une loi de Poisson de paramètre τ , alors $P(N = n) = e^{-\tau} \tau^n / n!$).

6. Déduire des questions précédentes l'expression analytique de la loi limite de $X_{(2)}$ si l'on peut trouver deux suites (a_n) et (b_n) telles que

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left(\frac{X_{(1)} - b_n}{a_n} \leq x\right) = \exp(-\exp(-x)).$$

Exercice 3:

Soit X_1, \dots, X_n une suite de variables aléatoires IID de fonction de distribution F et soit $M_n = \max(X_1, \dots, X_n)$.

1. Soit $x^F = \sup\{x : F(x) < 1\}$. Quel est l'intérêt de définir cette valeur? Montrer que $M_n \rightarrow x^F$ en probabilité quand $n \rightarrow \infty$.

2. Soit $\bar{F} = 1 - F$. Montrer que, pour deux suites (a_n) et (b_n) , et une fonction de répartition H , les deux conditions suivantes sont équivalentes:

- 1) $\lim_{n \rightarrow \infty} \Pr(M_n \leq a_n x + b_n) = H(x),$
- 2) $\lim_{n \rightarrow \infty} n\bar{F}(a_n x + b_n) = -\ln H(x).$

On suppose que F est deux fois dérivable. On définit l'inverse de la fonction de hasard par

$$h(x) = \frac{1 - F(x)}{F'(x)}.$$

On sait que si $h'(x) \rightarrow \xi \in \mathbb{R}$ quand $x \rightarrow x^F$, alors

$$n\bar{F}(a_n x + b_n) \rightarrow (1 + \xi x)_+^{-\frac{1}{\xi}} \text{ quand } n \rightarrow \infty.$$

avec $b_n = F^{-1}(1 - 1/n)$ (F^{-1} est la fonction réciproque de F) et $a_n = h(b_n)$.

On définit alors

$$U(t) = F^{-1}(1 - 1/t).$$

3. Montrer que

$$\frac{1}{1 - F(U(t))} = t.$$

4. Montrer que, pour deux suites (a_n) et (b_n) , et une fonction de répartition H qui admet une réciproque H^{-1} , les deux conditions suivantes sont équivalentes:

- 1) $\lim_{n \rightarrow \infty} \Pr(M_n \leq a_n x + b_n) = H(x),$
- 2) $\lim_{n \rightarrow \infty} (U(nx) - b_n)/a_n = H^{-1}(e^{-1/x}).$

5. Montrer que

$$\begin{aligned} U'(t) &= \frac{[1 - F(U(t))]^2}{F'(U(t))} \\ \frac{tU''(t)}{U'(t)} &= -2 - \frac{F''(U(t)) [1 - F(U(t))]}{[F'(U(t))]^2} \end{aligned}$$

En déduire que les trois conditions suivantes sont équivalentes

- 1) $\lim_{x \rightarrow x^F} h'(x) = \xi,$
- 2) $\lim_{x \rightarrow x^F} (1 - F(x)) F''(x) / (F'(x))^2 = -\xi - 1,$
- 3) $\lim_{t \rightarrow \infty} tU''(t)/U'(t) = \xi - 1.$

Exercice 4:

Supposons que Y a une distribution Pareto Généralisée GPD(σ, ξ) ($\xi \neq 0$) telle que

$$P(Y < y) = 1 - \left[1 + \xi \left(\frac{y}{\sigma} \right) \right]_+^{-1/\xi}.$$

1. Donner le domaine de définition de Y , c'est-à-dire l'ensemble des valeurs de réalisation possibles de la variable aléatoire Y .
2. De quelle loi connue s'agit-il lorsque $\xi = -1$? Est-il possible de définir une loi si $\xi = 0$?
3. Donner la densité de cette loi. Peut-on trouver des expressions analytiques pour l'estimateur du maximum de vraisemblance de (σ, ξ) .
4. Montrer que si $U \sim U[0, 1]$, alors

$$Y \sim \sigma \left(\frac{U^{-\xi} - 1}{\xi} \right).$$

Donner une procédure pour simuler une loi GPD(σ, ξ).

5. Donner l'expression de la médiane, de la moyenne ($\xi < 1$) et de la variance ($\xi < 1/2$) d'une loi GPD(σ, ξ). Donner un estimateur simple de ξ basé sur les deux premiers moments lorsque $\xi < 1/2$.

Exercice 1: (X_i) iid de loi uniforme sur $[1, 0]$

$$F(x) = \frac{x+1}{0+1} = 1+x \quad -1 \leq x \leq 0$$

1) $M_m = \max(X_1, \dots, X_m)$

$$P\left(\frac{M_m - b_m}{a_m} \leq x\right) \rightarrow \exp(x) \quad x \leq 0$$

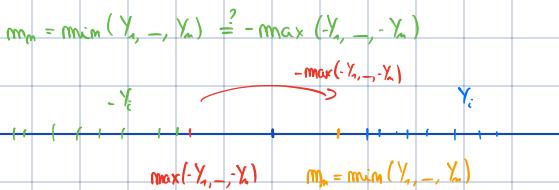
$a_m > 0 \quad b_m ? \quad \Leftrightarrow \frac{M_m - b_m}{a_m} \xrightarrow{a_m \rightarrow 0} \psi$

$$M_m \xrightarrow[m \rightarrow \infty]{} 0 = x^F \Rightarrow a_m x + b_m \rightarrow 0 = x^F \Rightarrow \begin{cases} a_m \rightarrow 0 \\ b_m \rightarrow 0 \end{cases}$$

$$\begin{aligned} P(M_m \leq a_m x + b_m) &= F^{(m)}(a_m x + b_m) = (1 + (a_m x + b_m))^m \\ &= \exp(m \underbrace{\ln(1 + (a_m x + b_m))}_{\xrightarrow{a_m \rightarrow 0}}) \rightarrow \exp(x) \\ &\Rightarrow \begin{cases} a_m = \frac{1}{m} \\ b_m = 0 \end{cases} \text{ convient.} \end{aligned}$$

2) (Y_i) iid de loi exponentielle de paramètre 1

$$P(Y \geq y) = \exp(-y) \quad y \geq 0$$



$$\begin{aligned} -m_m &= \max(-Y_1, \dots, -Y_m) \\ P(-Y \geq y) &= P(Y \geq -y) = \exp(-(-y)) \\ &= \exp(y) \Rightarrow -Y \sim \psi_1 \quad (\text{Weibull de paramètre 1}) \end{aligned}$$

Soit $(c_m)_{m \in \mathbb{N}}, \text{ et } (d_m)_{m \in \mathbb{N}}$ tels que $P\left(\frac{\max(-Y_1, \dots, -Y_m) - d_m}{c_m} \leq y\right) = \exp(y)$

On a la propriété de max-stabilité!

$$\begin{aligned} P(-m_m \leq c_m y + d_m) &= e^y \\ P(-Y \leq c_m y + d_m) &= e^y \Rightarrow \exp(c_m y + d_m)^m = e^y \\ &\Rightarrow \exp(m c_m y + m d_m) = e^y \\ &\Rightarrow \begin{cases} c_m = \frac{1}{m} \\ d_m = 0 \end{cases} \text{ convient par identification} \end{aligned}$$

On a une loi Weibull

- m p't extrémal proche de 0

- 2 fact's de survie asymptotique vers l'extremal.

$$\mathcal{U}([-1, 0])$$

$$P(Y \leq y) = 1 + y$$

$$y^F = 0$$

$$P(Y > y) = -y \underset{y \rightarrow 0}{\sim} -y$$

$$\psi_1$$

$$P(Y \leq y) = \exp(y)$$

$$y^F = 0$$

$$P(Y > y) = 1 - \exp(y) \underset{y \rightarrow 0}{\sim} -y$$

Exercice 2.(X_i) iid de distribution Fm-échantillon X₁, ..., X_mStatistique d'ordre X₍₁₎ ≤ X_(m-1) ≤ ... ≤ X_(m)

$$m_1 = \min_{i \in \{1, \dots, m\}} (X_i)$$

$$M = \max_{i \in \{1, \dots, m\}} (X_i)$$

$$\text{Soit } B_m(x) = \sum_{k=1}^m \frac{1}{k} \mathbb{1}_{\{X_k \leq x\}}$$

$$1) \quad \Pr[X_{(k)} \leq x] \iff B_m(x) < k$$

$$X_{(k)} \leq x \iff (X_{(m)} \leq x) \cap (X_{(m-1)} \leq x) \cap \dots \cap (X_{(k)} \leq x)$$

$$\iff \prod_{i=k}^m \mathbb{1}_{\{X_{(i)} \leq x\}}$$

$$\iff \prod_{i=k}^m \frac{1}{i} \mathbb{1}_{\{X_{(i)} \leq x\}} = 1$$

$$\iff \sum_{i=k}^m \frac{1}{i} \mathbb{1}_{\{X_{(i)} \leq x\}} = k$$

$$\iff \sum_{i=1}^k \frac{1}{i} \mathbb{1}_{\{X_{(i)} \leq x\}} \geq k$$

$$\iff \sum_{i=1}^k \mathbb{1}_{\{X_i \leq x\}} \geq k$$

$$\iff \sum_{i=1}^k \mathbb{1}_{\{X_i > x\}} < k$$

$$\iff B_m(x) < k$$

$$2) \quad \text{Pour } m \text{ événements, } \Pr[B_m = k] = \binom{m}{k} \bar{F}(x)^k (1 - \bar{F}(x))^{m-k} \quad B_m(x) \sim \mathcal{B}(m, \bar{F}(x))$$

$$\begin{aligned} \Pr[X_{(k)} \leq x] &= \Pr[B_m \leq k-1] = \sum_{i=0}^{k-1} \binom{m}{i} \bar{F}(x)^i \underbrace{(1 - \bar{F}(x))^{m-i}}_{F(x)} \\ &= \sum_{i=0}^{k-1} C_m^i F(x)^{m-i} (1 - F(x))^i \end{aligned}$$

$$3) \quad \varphi_m(t, x) = \mathbb{E}[\exp(t B_m(x))] \\ \stackrel{\text{iid}}{=} [\mathbb{E}[\exp(t \mathbb{1}_{\{X_i \geq x\}})]]^m$$

Transformée de Laplace de B_m(x).

$$\varphi_m(t, x) = \mathbb{E}[e^{t B_m(x)}]$$

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[\exp(t \mathbb{1}_{\{X_i \geq x\}})] &= F(x) e^{tx} + \bar{F}(x) e^{t+1} \\ &= 1 - \bar{F}(x) + \bar{F}(x) e^t \\ &= 1 + \bar{F}(x) (e^t - 1) \end{aligned}$$

$$\varphi_m(t, x) = [1 + \bar{F}(x) (e^t - 1)]^m$$

$$4) \quad \lim_{m \rightarrow \infty} \ln(\varphi_m(t, u_m)) = \lim_{m \rightarrow \infty} \ln([1 + \bar{F}(u_m) (e^t - 1)]^m) \\ = \lim_{m \rightarrow \infty} m \ln(\exp(m \ln(1 + \bar{F}(u_m) (e^t - 1))))$$

$$\bar{F}(u_m) \xrightarrow{m \rightarrow \infty} 0 \quad \text{Car } u_m \xrightarrow{m \rightarrow \infty} \infty$$

$$\lim_{m \rightarrow \infty} \ln(\varphi_m(t, u_m)) = \lim_{m \rightarrow \infty} m \bar{F}(u_m) (e^t - 1) = \lim_{m \rightarrow \infty} m \Pr[X_i > u_m] (e^t - 1) = \tau(e^t - 1) \quad \text{si } m \Pr[X_i > u_m] \xrightarrow{m \rightarrow \infty} \tau$$

5) Soit $N \sim \mathcal{P}(\tau)$

$$\begin{aligned}
 f_m(t) &= \mathbb{E}[e^{tN}] \\
 &= \sum_{m \geq 0} e^{tm} P(N=m) \\
 &= \sum_{m \geq 0} e^{tm} e^{-\tau} \frac{\tau^m}{m!} \\
 &= e^{-\tau} \sum_{m \geq 0} \frac{(e^\tau \tau)^m}{m!} \\
 &= e^{-\tau} \exp(e^\tau \tau) \\
 &= e^{\tau(e^\tau - 1)}
 \end{aligned}$$

Pour égalité de $f_m(t, x)$, on a $N_m = B_m(u_m)$ converge vers une loi de Poisson de paramètre τ pour $m \rightarrow \infty$.

6) Pour $\tau > 0$ et u_m une suite de réels, lorsque $m \in \mathbb{N}$,

- i) $P(M_m \leq u_m) \rightarrow e^{-\tau}$
- ii) $m \bar{F}(u_m) \rightarrow \tau$

$$P(X_{(k)} \leq u_m) \stackrel{m \rightarrow \infty}{\rightarrow} P(B_m \leq k-1) \stackrel{m \rightarrow \infty}{\rightarrow} e^{-\tau} \sum_{i=0}^{k-1} \frac{\tau^i}{i!}$$

$$e^{-\tau} = e^{-e^{-x}} \text{ (écrasé)} \Rightarrow \tau = e^{-x}$$

Pour $k=2$,

$$e^{-\tau} \sum_{i=0}^{2-1} \frac{\tau^i}{i!} = e^{-e^{-x}} (1 + e^{-x})$$

$$P\left(\frac{X_{(2)} - b_m}{a_m} \leq x\right) \rightarrow e^{-e^{-x}} (1 + e^{-x})$$

Exercice 3: (X_i) iid de distribution F

$$M_m = \max(X_1, \dots, X_m) \quad x^F = \sup\{x \mid F(x) < 1\}$$

1) x^F est le point extrémal :

- borne supérieure quand la distribut° est bornée
- limite du maximum

$$(1) \quad x^F < +\infty \quad (\text{Ex: loi unif } x^F \text{ fini}, x^F \text{ infini par ex avec loi normale / exp})$$

On veut montrer $\forall \varepsilon > 0, \lim_{m \rightarrow \infty} P(|M_m - x^F| > \varepsilon) = 0$

$$\begin{aligned} \text{Soit } \varepsilon > 0, \quad P(|M_m - x^F| > \varepsilon) &= P[(M_m - x^F > \varepsilon) \cup (M_m - x^F < -\varepsilon)] \\ &= P[\underbrace{(M_m > \varepsilon + x^F)}_{=\emptyset} \cup (M_m < x^F - \varepsilon)] \\ &= P(M_m < x^F - \varepsilon) \\ &= [F(x^F - \varepsilon)]^m \end{aligned}$$

$$F(x^F) \rightarrow 1$$

$$F(x^F - \varepsilon) \rightarrow 1^- \Rightarrow P(M_m < x^F - \varepsilon) \xrightarrow[m \rightarrow \infty]{} 0$$

$$(2) \quad x^F = \infty$$

$$\text{On veut montrer } M_m \xrightarrow[m \rightarrow \infty]{P} x^F \Leftrightarrow \frac{1}{M_m} \xrightarrow[m \rightarrow \infty]{P} 0 \Leftrightarrow \forall \varepsilon > 0, \lim_{m \rightarrow \infty} P\left(\left|\frac{1}{M_m} - 0\right| > \varepsilon\right) = 0$$

$$\begin{aligned} P\left(\frac{1}{M_m} > \varepsilon\right) &= P\left(\frac{1}{M_m} > \varepsilon\right) \cup \left(\frac{1}{M_m} < -\varepsilon\right) \\ &= P\left(M_m < \frac{1}{\varepsilon}\right) \cup \left(M_m > -\frac{1}{\varepsilon}\right) \\ &= P\left(-\frac{1}{\varepsilon} < M_m < \frac{1}{\varepsilon}\right) \\ &\leq P(M_m < \frac{1}{\varepsilon}) = \underbrace{[F(\frac{1}{\varepsilon})]}_{\in J_{0,1}}^m \xrightarrow[m \rightarrow \infty]{} 0 \end{aligned}$$

$$2) \quad \bar{F} = 1 - F$$

$$\text{Hg} \quad (1) \quad P(M_m < a_m x + b_m) \xrightarrow[m \rightarrow \infty]{} H(x) \Leftrightarrow (2) \quad -m \bar{F}(a_m x + b_m) \xrightarrow[m \rightarrow \infty]{} -h(H(x))$$

$$\begin{aligned} (2) \Rightarrow (1) / \quad P\left(\frac{M_m - b_m}{a_m} < x\right) &= P(M_m < a_m x + b_m) = [F(a_m x + b_m)]^m \\ &= \exp(m h(F(a_m x + b_m))) \\ &= \exp(m h(1 - \bar{F}(a_m x + b_m))) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} a_m x + b_m \xrightarrow[m \rightarrow \infty]{} x^F &\Rightarrow \bar{F}(a_m x + b_m) \xrightarrow[m \rightarrow \infty]{} 0 \\ &\Rightarrow h(1 - \bar{F}(a_m x + b_m)) \sim -\bar{F}(a_m x + b_m) \quad \text{lorsque } m \in J(\infty) \end{aligned}$$

$$P(M_m < a_m x + b_m) \xrightarrow[m \rightarrow \infty]{} \exp(-m \bar{F}(a_m x + b_m)) \xrightarrow[m \rightarrow \infty]{} \exp(+h(H(x))) = H(x)$$

$$(1) \Rightarrow (2) / \quad -m \bar{F}(a_m x + b_m) = h(\exp($$



$$5) U(r) = F^{-1}(1 - \frac{1}{r})$$

$$\Leftrightarrow \frac{1}{1 - F(U(r))} = r$$

$$\frac{U'(r)F'(U(r))}{(1 - F(U(r)))^2} = 1 \Leftrightarrow U'(r) = -\frac{F(U(r))^2}{F'(U(r))}$$

$$U'(r)F'(U(r)) = (F(U(r)))^2$$