

PSD, Semaine 3

Ex 1 On note $\theta = \frac{1}{2} \times 10^{-N}$. On veut dire

chaque erreur X_i par $X_i \sim \mathcal{N}(\pm\theta, \theta^2)$, et
 erreur totale $X = \sum_{i=1}^N X_i$, où les X_i sont i.i.d.

On demande $\mathbb{P}(|X| \leq \alpha)$. Comme $\mathbb{E}(X_i^2)$ croît
 $\mathbb{E}(X_i) = 0$, on a

$$\sqrt{N} \left(\frac{X}{N} - 0 \right) \xrightarrow[N \rightarrow \infty]{} \mathcal{N}\left(0, \frac{\theta^2}{3}\right).$$

$$\text{Var}(X_i) = \frac{\theta^2 \times 6}{12} = \frac{\theta^2}{3}.$$

$$\text{On a donc } \mathbb{P}\left(\left|\frac{X}{N}\right| \leq \epsilon\right) \xrightarrow[N \rightarrow \infty]{} \frac{\theta}{\sqrt{3}} \left(\Phi(\epsilon) - \Phi(-\epsilon)\right),$$

pour tout $\epsilon > 0$ et $\Phi = \mathbb{P}(\mathcal{N}(0,1) \leq \epsilon)$.

On a m par ailleurs

$$\|F_{X/N} - F_{\theta/\sqrt{3}N}\|_{\infty} \xrightarrow[N \rightarrow \infty]{} 0, \text{ et donc}$$

$$\left| \mathbb{P}(|X| \leq \alpha) - \frac{\theta}{\sqrt{3}} (2\Phi(\alpha/N) - 1) \right| \xrightarrow[N \rightarrow \infty]{} 0.$$

Une valeur approchée de $\mathbb{P}(|X| \leq \alpha)$ est donc

$$\frac{\theta}{\sqrt{3}} (2\Phi(\alpha/N) - 1)$$

avec $\alpha = \frac{1}{\sqrt{12}}$, $m = 10^{2N}$, $\theta = \frac{1}{2} 10^{-N}$.

$$\frac{1}{2} \frac{10^{-N}}{\sqrt{3}} (2\Phi\left(\frac{1}{\sqrt{12}} 10^N\right) - 1).$$

Avec, pour $\alpha > 0$, $\Phi(\alpha) \sim 1 - \frac{\mathcal{F}(\alpha)}{\alpha}$, $\mathcal{F}(\alpha) = \frac{e^{-\frac{1}{2}\alpha^2}}{\sqrt{2\pi}}$.

$$\frac{10^{-N}}{2\sqrt{3}} (2\Phi\left(\frac{10^N}{\sqrt{12}}\right) - 1) \approx \frac{10^{-N}}{2\sqrt{3}} \left(2 - \frac{2e^{-\frac{10^{2N}}{24}}}{\sqrt{2\pi} 10^N} \right) - 1$$

$$\approx \left(\frac{10^{-N}}{2\sqrt{3}} - \frac{\sqrt{2} e^{-\frac{10^{2N}}{24}}}{\sqrt{6\pi} 10^{2N}} \right) \xrightarrow[N \rightarrow \infty]{} \frac{10^{-N}}{2\sqrt{3}}.$$

Ex 2

1 On note $X_i = \mathcal{F}(U_i)$. Comme $\mathcal{F}: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ est continue,

\mathcal{F} est bornée. Donc $\mathbb{E}(|X_i|^2) < +\infty$.

En notant $S_n = \sum_{i=1}^n X_i$, on a (TCL)

$$\sqrt{n} (S_n - \mathbb{E}(X_i)) \xrightarrow[N \rightarrow \infty]{} \mathcal{N}(0, \text{Var}(X_i)).$$

En particulier, $S_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{loi}} \mathbb{E}(X_i)$ (Slubky).

2-] On a $\sum_{k=0}^{100} \frac{n^k}{k!} = e^n$, donc

$$\lim_{n \rightarrow \infty} e^{-n} \sum_{k=0}^{100} \frac{n^k}{k!} = 1.$$

Soit $\mathcal{F} \in \mathcal{C}^1_b(\mathbb{R}, \mathbb{R})$. On a

$$e^{-n} \sum_{k=0}^{100} \mathcal{F}\left(\frac{k-n}{\sqrt{n}}\right) \frac{n^k}{k!} = \mathbb{E}\left(\mathcal{F}\left(\frac{X-E(X)}{\sqrt{\text{Var}(X)}}\right)\right),$$

où $X \sim \mathcal{D}(n)$.

Or $X \stackrel{\text{loi}}{=} \sum_{i=1}^n X_i$, où X_i iid $\mathcal{D}(1)$, avec $\mathbb{E}(X_i) = 1, \text{Var}(X_i) = 1$.

Donc $\frac{\sqrt{n}\left(\frac{X}{n} - 1\right)}{\sqrt{n}} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{loi}} \mathcal{D}(0,1)$

$$\frac{X - \mathbb{E}(X)}{\sqrt{\text{Var}(X)}}$$

On en déduit $e^{-n} \sum_{k=0}^{100} \mathcal{F}\left(\frac{k-n}{\sqrt{n}}\right) \frac{n^k}{k!} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} \mathbb{E}(\mathcal{F}(N)),$
 où $N \sim \mathcal{D}(0,1)$.

et $\mathbb{E}(\mathcal{F}(N)) = \int_{-\infty}^{+\infty} \mathcal{F}(u) \frac{e^{-u^2/2}}{\sqrt{2\pi}} du.$

Ex 3]

On note $Y_j = \log(U_j)$ (bien définie p.s.), et

on a $\log(X_n) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Y_i.$

Montrez que $Y_i \in L^1(\mathbb{R})$.

$$\mathbb{E}(|Y_i|) = \mathbb{E}(-\log(U_i)) = \int_0^1 -\log(u) du$$

$$= -\int_0^1 u^{-1} e^{-u} du$$

$$= \int_0^1 x e^{-x} dx < +\infty.$$

On déduit que $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Y_i \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{p.s.}} \mathbb{E}(Y_i)$ (loi forte des
 gds nombres),

et $u \mapsto -\log(u)$ est continue sur $]0,1[$,
 exp

$$X_n = \exp\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Y_i\right) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{p.s.}} \exp(\mathbb{E}(Y_i)) = e.$$

Ex 4

On note

$$S_{0:n} = \sum_{j \in N_0(n)} X_j X_{j+1}, \quad S_{1:n} = \sum_{j \in N_1(n)} X_j X_{j+1}$$

avec $N_0(n) = \{j \leq n-1 \mid j \equiv 0 \pmod{2}\}$

$N_1(n) = \{j \leq n-1 \mid j \equiv 1 \pmod{2}\}$.

On a $|N_0(n)| = \lfloor \frac{n}{2} \rfloor$, $|N_1(n)| \in \{ \lfloor \frac{n}{2} \rfloor, \lfloor \frac{n}{2} \rfloor + 1 \}$ (suivant la parité de n).

En notant $Y_j = X_j X_{j+1}$, on a $E(Y_j) = E(X_j X_{j+1}) = E(X_j)^2 < 1$, et $E(Y_j) = E(X_j)^2$.

De plus, si $|i-j| \geq 2$, $Y_i \perp\!\!\!\perp Y_j$. La loi des grands nombres donne alors

$$\left\{ \begin{array}{l} \frac{S_{0:n}}{|N_{0,n}|} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{p.s.} E(X)^2 \\ \frac{S_{1:n}}{|N_{1,n}|} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{p.s.} E(X)^2 \end{array} \right.$$

On a alors

$$\frac{S_n}{n} = \frac{S_{0:n} + S_{1:n}}{n}$$

$$= \frac{S_{0:n}}{|N_{0,n}|} \times \frac{|N_{0,n}|}{n} + \frac{S_{1:n}}{|N_{1,n}|} \times \frac{|N_{1,n}|}{n}$$

$$\xrightarrow[p.s.]{} \frac{1}{2} E(X)^2 + \frac{1}{2} E(X)^2 = E(X)^2 \quad \text{car}$$

$$\frac{|N_{j,n}|}{n} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} \frac{1}{2}.$$

Ex 5

1- Soit X v.a. R ≥ 0 . Supposons qu'il existe $k \in \mathbb{N}^*$,

$$P(X \geq \frac{1}{n^k}) \sim a > 0.$$

$$\text{Alors } E(X) \geq \frac{1}{n^k} P(X \geq \frac{1}{n^k}) > 0.$$

On en déduit que si $E(X) = 0$, alors, pour tout $k \in \mathbb{N}^*$,

$$P(X \geq \frac{1}{n^k}) = 0.$$

Alors, $P(X > 0) = P(\bigcup_{k=1}^{+\infty} X \geq \frac{1}{n^k}) = \lim_{n \rightarrow \infty} P(X \geq \frac{1}{n^k}) = 0$, et donc $X = 0$ p.s.

III

2-] On a $A = \{x \in \mathbb{R} \mid \mathbb{P}(X=x) > 0\}$. Comme

$\mathbb{P}(X \in \mathbb{R}) = 1$, on en déduit

$$1 \geq \mathbb{P}(X \in A) = \sum_{x \in A} \mathbb{P}(X=x).$$

Si A non dénombrable, il existe $x \in \mathbb{N}^*$ tq

$$A_x = \{x \in \mathbb{R} \mid \mathbb{P}(X=x) \geq \frac{1}{x}\} \text{ soit de cardinal } +\infty (A = \bigcup_{x \in \mathbb{N}^*} A_x).$$

On en déduit alors $\sum_{x \in \mathbb{N}^*} \mathbb{P}(X=x) \geq \sum_{x \in \mathbb{N}^*} \frac{1}{x} = +\infty$, contradiction.

3-] Regardons une loi de proba, donnée par sa densité

$$f_{(m+1)}(x) = \frac{(m+2)}{2} e^{-x} \mathbb{1}_{x \geq 1}. \text{ Elle admet un moment d'ordre}$$

m , mais pas $m+1$.

Ex 6]

1-] On prend $X_n \equiv N(0,1)$, et $X = -N \sim N$.

On a bien $X_n \sim X$, pour tout $n \geq 1$.

$$\text{Or, } X_n - X = 2N \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} 0,$$

car $\mathbb{P}(|X_n - X| \geq 1) = \mathbb{P}(|N| \geq \frac{1}{2}) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} 0$ (et la cv est
vers recte
est équivalente
à la cv de
proba).

2-] On pose $X_n = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \varepsilon_{k,3} + (1 - \frac{1}{n}) \varepsilon_{3,3}$.

On a $X_n \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} 0$, mais $\mathbb{E}(X_n) = 1$, donc $X_n \not\xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} 0$.

Si on prend $\Omega = \mathcal{I}, \mathbb{E}$, \mathbb{P} uniforme sur Ω , et

$$X_n(\omega) = \begin{cases} n & \text{si } \omega \leq \frac{1}{n} \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}, \text{ on a } X_n \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} 0, \text{ mais}$$

$$X_n \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} 0 \text{ (même ex. pte).}$$

Dernière plus cultivée: $X_n \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} X$ implique $X_n \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} X$.

On a $X_n \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} X$, le théorème de représentation de Skorokhod
donne $Y_n \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} Y$,
donc $Y_n \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} Y$,
Si la cvps implique la cv, on aurait abs $\mathbb{E}(Y_n) \rightarrow \mathbb{E}(Y)$,
et donc la cv proba impliquerait la cv des \mathbb{E} .

Ex 7

1-

a) Supposons $X_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{P} 0$.

Alors $P(|X_n| > \frac{1}{2}) = P(A_n) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} 0$.

Réciproquement, si $P(A_n) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} 0$, $X_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{P} 0$ car,

$$P(|X_n| > 0) = P(A_n).$$

b) Or a, pour $p \geq 1$, $E(|X_n|^p) = P(A_n)$, donc

$$X_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{L^p} 0 \Leftrightarrow P(A_n) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} 0.$$

c)

$$\begin{aligned} \{ \omega \mid \bigcap_{n=1}^{\infty} A_n(\omega) = \emptyset \} &= \bigcup_{n=1}^{\infty} \bigcap_{k \geq n} \{ \bigcap_{k=1}^{\infty} A_k(\omega) = \emptyset \} \\ &= \bigcup_{n=1}^{\infty} \bigcap_{k \geq n} A_n^c. \end{aligned}$$

Donc $X_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{P} 0 \Leftrightarrow P(\lim A_n^c) = P(\bigcup_{n=1}^{\infty} \bigcap_{k \geq n} A_k^c) = P$

$$\Leftrightarrow P(\lim A_n) = P(\bigcap_{n=1}^{\infty} \bigcup_{k \geq n} A_k) = 0.$$

2-] cf. le 6. $X_n = \frac{1}{n} Z_n + (1 - \frac{1}{n}) Z_0 \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{P} 0$ (car Z_0), et

$$E(X_n) = 1 \not\xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} 0 = E(X).$$

3-] $X_n \sim \mathcal{E}(n) \sim n e^{-\lambda x} 1_{x \geq 0}$ etc.

Si $X_n \text{ mpx}$, alors, pour tout $t \in \mathbb{R}$, $\phi_{X_n}(t) = \frac{n}{n-t} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} \phi_X(t)$.

Mieux : tout D l'ensemble des points de continuité de F_X (d'après clas R).

$\forall t \in \mathbb{R}, \exists \delta > 0, \exists \eta > 0$, on a

$$P(X_n > t) = e^{-\lambda_n t} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} P(X > t).$$

Si il existe $t_0 \in \mathbb{R}$ tel que $P(X > t_0) > 0$, on a d'abord que $n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} -\log(P(X > t_0))$

Si on a $\forall t \in \mathbb{R}, \exists \delta > 0, \exists \eta > 0$, $P(X > t) = 0$, ce qui donne $n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} 0$,

et $F_{X_n}(t) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} F_X(t)$.

Ex 8

1- Soit $t \in D_X$ (points de continuité de F_X), et $\varepsilon > 0$

On a $\mathbb{P}(|X_n + Y_n - X| \geq t + \varepsilon) \leq \mathbb{P}(|Y_n| \geq \varepsilon)$

+ $\mathbb{P}(|X_n + Y_n - X| \geq t + \varepsilon) \leq \mathbb{P}(|Y_n| \geq \varepsilon) + \mathbb{P}(|X_n - X| \geq t)$

al $\mathbb{P}(|X_n + Y_n - X| \geq t) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} \mathbb{P}(|Y_n| \geq \varepsilon)$

Soit D_X l'ensemble des points de continuité de F_X ,

et $t \in D_X, \varepsilon > 0$.

$$|\mathbb{P}(X_n + Y_n \leq t) - \mathbb{P}(X \leq t)| \leq \mathbb{P}(X_n \leq t) - \mathbb{P}(X_n \leq t) + \mathbb{P}(|Y_n| > \varepsilon) \leq \max(\mathbb{P}(X_n \leq t) - \mathbb{P}(X \leq t), \mathbb{P}(X_n \leq t) - \mathbb{P}(X \leq t) + \mathbb{P}(|Y_n| > \varepsilon))$$

$$\leq |\mathbb{P}(X_n \leq t) - \mathbb{P}(X \leq t)| + \mathbb{P}(|Y_n| > \varepsilon) \leq \mathbb{P}(|Y_n| > \varepsilon) + \mathbb{P}(|Y_n| > \varepsilon)$$

Soit $\delta > 0$. Il existe alors ε tel $\begin{cases} |\mathbb{P}(X_n \leq t) - \mathbb{P}(X \leq t)| \leq \frac{\delta}{5} \\ |\mathbb{P}(X_n \leq t) - \mathbb{P}(X \leq t)| \leq \frac{\delta}{5} \end{cases}$

$t \pm \varepsilon \in D_X$ (D_X dense dans S).

On a alors

$$|\mathbb{P}(X_n + Y_n \leq t) - \mathbb{P}(X \leq t)| \leq \frac{\delta}{5} + |\mathbb{P}(X_n \leq t + \varepsilon) - \mathbb{P}(X \leq t + \varepsilon)| + |\mathbb{P}(X_n \leq t - \varepsilon) - \mathbb{P}(X \leq t - \varepsilon)| + \mathbb{P}(|Y_n| > \varepsilon)$$

$\xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} \frac{\delta}{5}$

Donc $\forall \delta > 0, \exists n$ tel $|\mathbb{P}(X_n + Y_n \leq t) - \mathbb{P}(X \leq t)| \leq \frac{\delta}{5}$.

On a obtenu $X_n + Y_n \xrightarrow{d} X$.

Puis on obtient $Y_n \xrightarrow{d} 0$.

Exo 8

1-1 C'est évidemment $X_n + Y_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} X$.

D'après Slutsky, $(X_n, Y_n) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} (X, 0)$.

Et $(x, y) \mapsto x+y$ est continue.

Donc $X_n + Y_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} X$.

2-1 $(x, y) \mapsto xy$ est continue, donc

$X_n Y_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} X \cdot 0 = 0$.

Or $Z_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} c \Rightarrow Z_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} \frac{R}{c}$, donc

$X_n Y_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} 0$.

Pour preuve de Slutsky, cf poly.

Exo 9

1-1 Avec fonctions de répartition. $X_i = F_n(u) \in \mathbb{R}$.

Soit $t \in \mathbb{R}$,

$$\begin{aligned} F_n(t) &= P(X \leq t) = P(U \leq \arctan(t)) = \frac{1}{\pi} \left(\arctan(t) + \frac{\pi}{2} \right) \\ &= \frac{1}{2} + \frac{\arctan(t)}{\pi}. \end{aligned}$$

F_X est dérivable, X est à densité, donnée par

$$f_X(t) = \frac{1}{\pi(1+t^2)}. \text{ Donc } X \sim \mathcal{E}(1).$$

2-1 Comme $E(|X|) = +\infty$, $\tan(u)$ n'admet pas d'espérance.

3-1 On rappelle que $\phi_X(t) = e^{-|t|}$. On a alors, $\forall t \in \mathbb{R}$

$$\phi_{X_{1/n}}(t) = \phi_X(t/n) = e^{-2|t|}. \text{ Donc}$$

$X_{1/n} \sim \mathcal{E}(2)$, de densité

$$f_{X_{1/n}}(t) = \frac{2}{\pi(1+(t/2)^2)} = \frac{4}{\pi(4+t^2)}. \quad \left(\frac{2}{\pi(4+t^2)} \right).$$

4-1 On a ~~$Y = Z + Z'$~~ ou ~~$Z \sim N$~~ $Y \sim \mathcal{E}$, où

$\sigma \sim \mathcal{R}(\frac{1}{2})$ ($P(\sigma=1) = P(\sigma=-1) = \frac{1}{2}$), et $E \sim \mathcal{E}(1)$, $\sigma \perp E$.

On a alors, pour $t \in \mathbb{R}$,

$$f_Y(t) = E[e^{itY}] = E[e^{it\sigma E}]$$

$$= \frac{1}{2} E[e^{itE}] + \frac{1}{2} E[e^{it(-E)}]$$

$$= \frac{1}{2} \left(\frac{2}{1-it} \right) + \frac{1}{2} \left(\frac{2}{1+it} \right)$$

$$= \frac{1}{2(1+t^2)} \left[2 \right] = \frac{1}{1+t^2}.$$

$$\begin{aligned}
 5) \text{ On a } \phi_{X+YX}(t) &= \phi_{X^2}(t) \phi_{-YX}(t) \\
 &= \phi_X(at) \phi_{-Y}(bt) \\
 &= e^{-(|at+bt|)t}
 \end{aligned}$$

Donc $X+YX \sim \mathcal{E}(|a|+|b|)$, donc t^2

$$\frac{(|a|+|b|)^2}{\pi((|a|+|b|)^2 + t^2)}$$

$$\begin{aligned}
 \phi_{XX}(t) &= \mathbb{E}(e^{itX}) = \mathbb{E}(e^{it} X^2 | X) \\
 &= \mathbb{E}(e^{-|t|X^2}) \\
 &= 2 \int_0^{+\infty} \frac{e^{-|t|u}}{\pi(|t|u^2)} du,
 \end{aligned}$$

pas vraiment exploitable.

On passe 'en direct'. Soit $t \in \mathbb{R}$.

$$\begin{aligned}
 \mathbb{P}(X \leq t) &= \mathbb{P}(X \leq \frac{t}{X} | X > 0) \\
 &+ \mathbb{P}(X \geq \frac{t}{X} | X < 0)
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 &= \mathbb{E}\left(\left(\frac{1}{2} + \frac{1}{\pi} \arctan\left(\frac{t}{X}\right)\right) \mathbb{1}_{X > 0}\right) \\
 &+ \mathbb{E}\left(\left(1 - \left(\frac{1}{2} + \frac{1}{\pi} \arctan\left(\frac{t}{X}\right)\right)\right) \mathbb{1}_{X < 0}\right)
 \end{aligned}$$

$$\mathbb{E}\left(\frac{1}{\pi} \arctan\left(\frac{t}{X}\right) \mathbb{1}_{X > 0}\right) = \frac{1}{\pi} \int_0^{+\infty} \frac{\arctan\left(\frac{t}{u}\right)}{1+u^2} du,$$

avec $\arctan\left(\frac{t}{u}\right) \sim \frac{|t|}{u}$, $|\arctan\left(\frac{t}{u}\right) - \arctan\left(\frac{t}{a}\right)| \sim \frac{\pi}{2}$,
 $u \rightarrow +\infty$

donc l'intégral est bien définie.

On a

$$\mathbb{P}(X \leq t)$$

$$= 1 + \mathbb{E}\left(\frac{\arctan\left(\frac{t}{X}\right)}{\pi} \mathbb{1}_{X > 0} + \frac{\arctan\left(\frac{t}{-X}\right)}{\pi} \mathbb{1}_{X < 0}\right)$$

$$= 1 + 2\mathbb{E}\left(\frac{\arctan\left(\frac{t}{X}\right)}{\pi} \mathbb{1}_{X > 0}\right) \quad (\text{car } -X \sim X).$$

$$\begin{aligned}
 \text{Avec } \mathbb{E}\left(\frac{\arctan\left(\frac{t}{X}\right)}{\pi} \mathbb{1}_{X > 0}\right) &= \frac{1}{\pi} \int_0^{+\infty} \frac{\arctan\left(\frac{t}{u}\right)}{1+u^2} du \\
 &:= \frac{1}{\pi} \int_0^{+\infty} g(t,u) du.
 \end{aligned}$$

On a : ① $\forall t \in \mathbb{R}, \forall u \in \mathbb{R}_+$

② $\forall u > 0$ $g(t,u)$ dérivable, de dérivée

$$\frac{1}{\pi} \frac{1}{(1+u^2)} \left(1 + \left(\frac{t}{u}\right)^2\right) = \frac{u}{(1+u^2)(1+u^2)}$$

③ $\forall a > 0 \forall t \in \mathbb{R}$

$$\left| \frac{d}{dt} |k, a| \right| \leq \frac{1}{(1+u^2)(u^2+a^2)} \in L^1.$$

Donc $k \mapsto \mathbb{E}[\text{arctan}(\frac{t}{X}) \mathbb{1}_{X \leq a}]$ est dérivable,

de dérivée

$$\frac{1}{\pi} \int_0^{+\infty} \frac{u}{(1+u^2)(u^2+t^2)} du.$$

On en déduit que $X \mapsto a$ pour densité

$$f(t) = \frac{2}{\pi^2} \int_0^{+\infty} \frac{u}{(1+u^2)(u^2+t^2)} du$$

Pour aller un cran plus loin: si $t \neq \pm 1$

$$\frac{1}{\pi} \int_{|t|+u^2}^{|t|-u^2} \frac{1}{(1+u^2)} \left(\frac{1}{(1+u^2)} - \frac{1}{(u^2+t^2)} \right)$$

Donc

$$f(t) = \frac{2}{\pi^2} \lim_{k \rightarrow +\infty} \left(\int_0^k \frac{2u}{(t^2-1)} \left(\int_0^k \frac{2u}{1+u^2} du - \int_0^k \frac{2u}{u^2+t^2} du \right) \right)$$

$$= \frac{1}{\pi^2(t^2-1)} \lim_{k \rightarrow +\infty} \left(\log(1+k^2) - \log(t^2+k^2) + 2 \log(k) \right)$$

$$= \frac{2 \log(k)}{\pi^2(t^2-1)} + \frac{1}{\pi^2(t^2-1)} \lim_{k \rightarrow +\infty} \log \left(\frac{1+k^2}{1+t^2+k^2} \right)$$

$$= \frac{2 \log(k)}{\pi^2(t^2-1)} := g(t)$$

On remarque que g admet une limite en

$$1: \frac{2}{\pi^2(1+1)} \log^{-1}(1) = \frac{1}{\pi^2}.$$

On peut donc prendre pour densité $f(t) = \frac{2 \log(k)}{\pi^2(t^2-1)} \mathbb{1}_{t \neq \pm 1}$.

$$\frac{2 \log(k)}{\pi^2(t^2-1)} \mathbb{1}_{t \neq \pm 1}.$$

