

## Corrigé du DS n° 6

### Exercice 1

1. (a) Soit pour tout  $n \in \mathbb{N}$ , la propriété  $\mathcal{H}(n)$  : " $u_n$  existe et  $u_n > 0$ ".
- **Initialisation** : si  $n = 0$ , évident car  $u_0 = 1$ .
  - **Hérédité** : soit  $n \in \mathbb{N}$  tel que  $\mathcal{H}(n)$  vraie. Comme  $u_n > 0$ ,  $u_n(u_n + 1) > 0$  donc  $u_{n+1}$  existe. De plus,  $u_{n+1} = 2u_n + 2\sqrt{u_n(u_n + 1)} > 0$  donc  $\mathcal{H}(n+1)$  vraie.
  - **Conclusion** :  $\boxed{\forall n \in \mathbb{N}, u_n \text{ existe et } u_n > 0}$

(b) Pour tout  $n \in \mathbb{N}$ ,

$$u_{n+1} - u_n = u_n + 2\sqrt{u_n(u_n + 1)} > 0$$

donc la suite  $(u_n)_{n \in \mathbb{N}}$  est (strictement) croissante. De plus, comme  $u_0 = 1$ , on a pour tout  $n \in \mathbb{N}$ ,  $u_n \geq 1$  donc

$$u_{n+1} - u_n \geq 1 \Leftrightarrow u_{n+1} \geq 1 + u_n$$

et on en déduit par une récurrence facile que pour tout  $n \in \mathbb{N}$ ,  $u_n \geq n + 1$ . Par entraînement, on a bien  $\boxed{\lim_{n \rightarrow +\infty} u_n = +\infty}$

*Autre méthode* : supposons que  $\lim_{n \rightarrow +\infty} u_n = l$ . Alors  $l \geq 0$  (car pour tout  $n \in \mathbb{N}$ ,  $u_n \geq 0$ ) et en passant à la limite dans la relation définissant  $u_n$  :  $l = 2l + 2\sqrt{l(l+1)}$  (la fonction racine carrée étant continue sur  $\mathbb{R}_+$ ). D'où  $l = -2\sqrt{l(l+1)} \leq 0$ . Seule possibilité :  $l = 0$ , mais ceci est faux car  $u_0 = 1$  et  $(u_n)_{n \in \mathbb{N}}$  croissante. La suite  $(u_n)_{n \in \mathbb{N}}$  est donc divergente. Etant croissante,  $\lim_{n \rightarrow +\infty} u_n = +\infty$ .

2. Comme  $\lim_{n \rightarrow +\infty} u_n = +\infty$ , APCR on a bien  $u_n \geq 1000$ . Il suffit alors de prendre le plus petit entier vérifiant cette propriété.

```

u=1
k=0
while u<1000 :
    u=2*u+2*np.sqrt(u*(u+1))
    k=k+1
end
print("n0=",k)

```

3. Soit  $n \in \mathbb{N}$ . Alors  $u_n > 0$ . Comme la fonction  $t \mapsto \frac{1}{t\sqrt{t+1}}$  est définie et continue sur  $[u_n, +\infty[$ , l'intégrale  $I_n$  est impropre uniquement en  $+\infty$ . Mais  $\frac{1}{t\sqrt{t+1}} \sim_{t \rightarrow +\infty} \frac{1}{t^{3/2}}$ . Comme l'intégrale  $\int_{u_n}^{+\infty} \frac{1}{t^{3/2}} dt$  est convergente (Riemann,  $\alpha = 3/2 > 1$ ), par négligeabilité l'intégrale  $I_n$  est convergente.

**Bilan** :  $\boxed{I_n \text{ existe pour tout } n \in \mathbb{N}}$

4. (a) Pour tout  $x > 0$ , on a  $x + 1 > 1$  donc :
- $x + 1 > 0$ , par composition  $x \mapsto \sqrt{x+1}$  est dérivable sur  $]0; +\infty[$ .
  - $x \mapsto \frac{\sqrt{x+1}-1}{\sqrt{x+1}+1}$  est dérivable sur  $]0; +\infty[$  comme quotient de fonctions dérivables dont le dénominateur ne s'annule pas. Cette fonction est à valeurs dans  $]0; +\infty[$ .
  - Enfin, par composition avec la fonction  $\ln$ , dérivable sur  $]0; +\infty[$ , la fonction  $g$  est dérivable sur  $]0; +\infty[$ .

(b) Pour tout  $x > 0$ ,

$$\begin{aligned} g'(x) &= \frac{\frac{1}{2\sqrt{x+1}}(\sqrt{x+1}+1) - (\sqrt{x+1}-1)\frac{1}{2\sqrt{x+1}}}{(\sqrt{x+1}+1)^2} \times \frac{\sqrt{x+1}+1}{\sqrt{x+1}-1} \\ &= \frac{\frac{1}{\sqrt{x+1}}}{\sqrt{x+1}+1} \times \frac{1}{\sqrt{x+1}-1} \\ &= \frac{1}{x\sqrt{x+1}} \end{aligned}$$

*Résultat peu surprenant étant donnée la question suivante !!*

(c) On en déduit que pour tout  $A \geq 1$ ,

$$I_0^A = \int_1^A \frac{1}{t\sqrt{t+1}} = [g(t)]_1^A = g(A) - \ln\left(\frac{\sqrt{2}-1}{\sqrt{2}+1}\right)$$

D'une part,

$$\frac{\sqrt{A+1}-1}{\sqrt{A+1}+1} \underset{A \rightarrow +\infty}{\sim} \frac{\sqrt{A}}{\sqrt{A}} = 1$$

donc  $\lim_{A \rightarrow +\infty} g(A) = \ln(1) = 0$  (par continuité du  $\ln$  en 1).

D'autre part,

$$\frac{\sqrt{2}-1}{\sqrt{2}+1} = \frac{2-1}{(\sqrt{2}+1)^2} = \frac{1}{(1+\sqrt{2})^2}$$

d'où  $-\ln\left(\frac{\sqrt{2}-1}{\sqrt{2}+1}\right) = 2\ln(1+\sqrt{2})$ . Ainsi  $\lim_{A \rightarrow +\infty} I_0^A = 2\ln(1+\sqrt{2})$ .

**Bilan** :  $\boxed{I_0 = 2\ln(\sqrt{2}+1)}$

5. (a)  $\forall x > 0, (\sqrt{x} + \sqrt{x+1})^2 = 2x + 1 + 2\sqrt{x(x+1)} = 1 + f(x)$

(b) En dérivant les deux membres de la relations précédente :  $\forall x > 0$ ,

$$\begin{aligned} f'(x) &= 2(\sqrt{x} + \sqrt{x+1}) \cdot \left(\frac{1}{2\sqrt{x}} + \frac{1}{2\sqrt{x+1}}\right) \\ &= (\sqrt{x} + \sqrt{x+1}) \cdot \frac{\sqrt{x+1} + \sqrt{x}}{\sqrt{x(x+1)}} \\ &= (\sqrt{x} + \sqrt{x+1})^2 \cdot \frac{1}{\sqrt{x(x+1)}} \end{aligned}$$

D'où

$$\frac{f'(x)}{f(x)\sqrt{f(x)+1}} = \frac{\sqrt{x} + \sqrt{x+1}}{f(x) \cdot \sqrt{x(x+1)}}$$

Or  $f(x) = 2\sqrt{x}(\sqrt{x} + \sqrt{x+1})$  donc enfin

$$\frac{f'(x)}{f(x)\sqrt{f(x)+1}} = \frac{1}{2x\sqrt{x+1}}$$

6. (a) On part de l'intégrale  $I_{n+1} = \int_{u_{n+1}}^{+\infty} \frac{1}{t\sqrt{t+1}} dt$ .

- Posons  $t = f(x)$ .
- La fonction  $f$  est de classe  $\mathcal{C}^1$  sur  $]0, +\infty[$ , strictement croissante sur  $]0, +\infty[$ , bijective de  $]0, +\infty[$  dans  $]0, +\infty[$ .

- Bornes  $\begin{cases} t = +\infty \\ t = u_{n+1} = f(u_n) \end{cases} \leftarrow \begin{cases} x = +\infty \\ x = u_n \end{cases}$

- $dt = f'(x)dx$
-

$$\frac{1}{t\sqrt{t+1}}dt = \frac{f'(x)}{f(x)\sqrt{f(x)+1}}dx = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{x\sqrt{x+1}}dx$$

Par CDV, on a donc, les intégrales étant convergentes,

$$I_{n+1} = \frac{1}{2} \cdot \int_{u_n}^{+\infty} \frac{1}{x\sqrt{x+1}}dx = \frac{1}{2} \cdot I_n$$

Donc  $\forall n \in \mathbb{N}, I_{n+1} = 2I_n$

Bilan : la suite  $(I_n)_{n \in \mathbb{N}}$  est géométrique de raison  $\frac{1}{2}$

(b) Pour tout  $n \in \mathbb{N}, I_n = (\frac{1}{2})^n \cdot I_0 = (\frac{1}{2})^n \cdot 2 \ln(\sqrt{2} + 1)$ .

Bilan :  $\forall n \in \mathbb{N}, I_n = (\frac{1}{2})^{n-1} \cdot \ln(\sqrt{2} + 1)$

7. (a) Soit  $x > 0$  et  $A > x$ .

$$\int_x^A \frac{1}{t\sqrt{t+1}}dt = [g(t)]_x^A = g(A) - g(x) \rightarrow_{A \rightarrow +\infty} -g(x)$$

D'après les calculs faits précédemment. Donc  $\int_x^{+\infty} \frac{1}{t\sqrt{t+1}}dt = -g(x)$ . Par ailleurs,

$$\begin{aligned} \ln\left(1 + \frac{1}{\sqrt{x+1}}\right) - \ln\left(1 - \frac{1}{\sqrt{x+1}}\right) &= \ln\left(\frac{\sqrt{x+1}+1}{\sqrt{x+1}}\right) \times \frac{\sqrt{x+1}}{\sqrt{x+1}-1} \\ &= \ln\left(\frac{\sqrt{x+1}+1}{\sqrt{x+1}-1}\right) \\ &= -g(x) \end{aligned}$$

Bilan :

$$\forall x > 0, \int_x^{+\infty} \frac{1}{t\sqrt{t+1}} dt = \ln\left(1 + \frac{1}{\sqrt{x+1}}\right) - \ln\left(1 - \frac{1}{\sqrt{x+1}}\right).$$

(b) Le DL de  $\ln(1+u)$  en 0 à l'ordre 1 est  $\ln(1+u) = u + o(u)$ . On a donc ici

$$\ln\left(1 + \frac{1}{\sqrt{x+1}}\right) - \ln\left(1 - \frac{1}{\sqrt{x+1}}\right) = \frac{2}{\sqrt{x+1}} + o_{x \rightarrow +\infty}\left(\frac{1}{\sqrt{x+1}}\right)$$

donc

$$\ln\left(1 + \frac{1}{\sqrt{x+1}}\right) - \ln\left(1 - \frac{1}{\sqrt{x+1}}\right) \sim_{x \rightarrow +\infty} \frac{2}{\sqrt{x+1}} \sim_{x \rightarrow +\infty} \frac{2}{\sqrt{x}}$$

(c) Pour finir, comme  $\lim_{n \rightarrow +\infty} u_n = +\infty$ , on a  $I_n \sim_{n \rightarrow +\infty} \frac{2}{\sqrt{u_n}}$ .

Mais par ailleurs  $I_n = (\frac{1}{2})^{n-1} \cdot \ln(\sqrt{2} + 1)$ , d'où

$$\frac{2}{\sqrt{u_n}} \sim_{n \rightarrow +\infty} \left(\frac{1}{2}\right)^{n-1} \cdot \ln(\sqrt{2}+1) \Leftrightarrow \sqrt{u_n} \sim_{n \rightarrow +\infty} \frac{2^n}{\ln(\sqrt{2}+1)} \Leftrightarrow u_n \sim_{n \rightarrow +\infty} \frac{4^n}{(\ln(\sqrt{2}+1))^2}$$

Bilan :  $u_n \sim_{n \rightarrow +\infty} \frac{4^n}{(\ln(\sqrt{2}+1))^2}$

### Exercice 2 : matrice de Gram

1. Dans cette question, on suppose que  $n = p = 3$  et on considère les trois vecteurs:

$$u_1 = (1, -1, 0), u_2 = (1, 0, -1), u_3 = (1, 1, 1)$$

(a) On calcule :

$$\langle u_1, u_1 \rangle = 2, \langle u_1, u_2 \rangle = 1, \langle u_1, u_3 \rangle = 0, \dots$$

et on obtient aisément la matrice de Gram associée à  $(u_1, u_2, u_3)$  :

$$G = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 1 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 3 \end{pmatrix}$$

Cette matrice est symétrique donc diagonalisable.

(b)

$$G^2 = \begin{pmatrix} 5 & 4 & 0 \\ 4 & 5 & 0 \\ 0 & 0 & 9 \end{pmatrix} = 4G - 3I_3$$

(c) On en déduit que le polynôme  $P = X^2 - 4X + 3$  est annulateur de  $G$ . Comme

$$Sp(G) \subset \{\text{racines de } P\}$$

on trouve que  $Sp(G) \subset \{1, 3\}$ .

De plus,  $rg(G - I) = rg\left(\begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}\right) = 2$  et  $rg(G - 3I) = rg\left(\begin{pmatrix} -1 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}\right) = 1$  Par

le théorème du rang,  $\dim(Ker(G - I)) = 1$  et  $\dim(Ker(G - 3I)) = 2$  et en particulier 1 et 3 sont bien valeurs propres de  $G$ .

Bilan :  $Sp(G) = \{1, 3\}$  et les dimensions des sous-espaces propres associés sont 1 et 2

Dans toute la suite de l'exercice, on revient au cas général où  $n$  est un entier supérieur ou égal à 2.

2. Soit  $p$  un entier appartenant à  $\llbracket 1, n \rrbracket$  et  $(u_1, u_2, \dots, u_p)$  une famille de vecteurs de  $\mathbb{R}^n$ . On note  $G$  la matrice de Gram de  $(u_1, u_2, \dots, u_p)$ .

(a) Pour tout  $(i, j) \in \llbracket 1, p \rrbracket^2$ ,

$$(G)_{i,j} = \langle u_i, u_j \rangle = \langle u_j, u_i \rangle = (G)_{j,i} \quad (\text{par symétrie du produit scalaire})$$

donc la matrice  $G$  est symétrique. D'après le cours, elle est diagonalisable.

(b) Pour tout  $(x_1, \dots, x_p) \in \mathbb{R}^p$ ,

$$\begin{aligned} q_G(x_1, \dots, x_p) &= \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^p (G)_{i,j} x_i x_j \\ &= \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^p \langle u_i, u_j \rangle x_i x_j \\ &= \sum_{i=1}^p x_i \left\langle u_i, \sum_{j=1}^p x_j u_j \right\rangle \quad \text{par bilinéarité du produit scalaire} \\ &= \left\langle \sum_{i=1}^p x_i u_i, \sum_{j=1}^p x_j u_j \right\rangle \\ &= \left\| \sum_{i=1}^p x_i u_i \right\|^2 \geq 0 \end{aligned}$$

D'après le cours, on peut dire que  $Sp(G) \subset \mathbb{R}_+$ .

3. Soit encore  $p$  un entier appartenant à  $\llbracket 1, n \rrbracket$  et  $(u_1, u_2, \dots, u_p)$  une famille de vecteurs de  $\mathbb{R}^n$ . On pose  $F$  le sous-espace vectoriel de  $\mathbb{R}^n$  engendré par  $(u_1, u_2, \dots, u_p)$  et on note  $G$  la matrice de Gram de  $(u_1, u_2, \dots, u_p)$ .

On considère des réels  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_p$  et on pose  $X = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_p \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_{p,1}(\mathbb{R})$ .

- (a) On suppose que  $\sum_{j=1}^p \alpha_j u_j = 0$ .

$$\begin{aligned} GX &= \begin{pmatrix} \langle u_1 | u_1 \rangle & \langle u_1 | u_2 \rangle & \dots & \langle u_1 | u_p \rangle \\ \langle u_2 | u_1 \rangle & \langle u_2 | u_2 \rangle & \dots & \langle u_2 | u_p \rangle \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \langle u_p | u_1 \rangle & \langle u_p | u_2 \rangle & \dots & \langle u_p | u_p \rangle \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_p \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} \sum_{j=1}^p \langle u_1, u_j \rangle \cdot \alpha_j \\ \vdots \\ \sum_{j=1}^p \langle u_p, u_j \rangle \cdot \alpha_j \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \langle u_1, \sum_{j=1}^p \alpha_j \cdot u_j \rangle \\ \vdots \\ \langle u_p, \sum_{j=1}^p \alpha_j \cdot u_j \rangle \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

Donc  $GX = 0$ .

- (b) En reprenant les calculs précédents, on voit que  $GX = 0$  si et seulement si

$$\forall i \in \llbracket 1, p \rrbracket, \left\langle u_i, \sum_{j=1}^p \alpha_j u_j \right\rangle = 0 \Leftrightarrow \forall i \in \llbracket 1, p \rrbracket, \sum_{j=1}^p \alpha_j u_j \perp u_i \Leftrightarrow \sum_{j=1}^p \alpha_j u_j \in F^\perp$$

Mais comme  $\sum_{j=1}^p \alpha_j u_j \in F$ , ce vecteur appartient à  $F \cap F^\perp = \{0\}$ .  
Donc  $\sum_{j=1}^p \alpha_j u_j = 0$ .

- (c) On raisonne par double implication.

- Supposons que  $G$  est inversible. Montrons que la famille  $(u_1, u_2, \dots, u_p)$  est libre.

Soit  $(\alpha_1, \dots, \alpha_p) \in \mathbb{R}^p$  tels que  $\sum_{j=1}^p \alpha_j u_j = 0$ . Notons  $X = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_p \end{pmatrix}$ . Alors  $GX = 0$ ,

mais comme  $G$  est inversible, cela implique que  $X = 0$ , donc  $\alpha_1 = \dots = \alpha_p = 0$  et la famille  $(u_1, u_2, \dots, u_p)$  est libre.

- Supposons que la famille  $(u_1, u_2, \dots, u_p)$  est libre.

Alors pour tout  $X = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_p \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_{p,1}(\mathbb{R})$ ,

$$GX = 0 \Leftrightarrow \sum_{j=1}^p \alpha_j u_j = 0 \Leftrightarrow \alpha_1 = \dots = \alpha_p = 0 \text{ (par liberté de la famille)} \Leftrightarrow X = 0$$

Donc  $\text{Ker}(G) = \{0\}$  et par le th. du rang matriciel,  $\text{rg}(G) = p$  : la matrice  $G$  est inversible.

**Bilan :** la famille  $(u_1, u_2, \dots, u_p)$  est libre si et seulement si la matrice  $G$  est inversible

4. On considère dans cette question une famille  $(v_1, v_2, \dots, v_n)$  de vecteurs de  $\mathbb{R}^n$  telle que :

$$\forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket, \|v_i\| = 1 \text{ et } \forall (i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket^2, i \neq j, \|v_i - v_j\| = 1$$

- (a) Pour tous  $a$  et  $b$  dans  $\mathbb{R}^n$ ,

$$\begin{aligned} \|a - b\|^2 &= \langle a - b, a - b \rangle \\ &= \langle a, a \rangle - \langle a, b \rangle - \langle b, a \rangle + \langle b, b \rangle \text{ par bilinéarité du produit scalaire} \\ &= \|a\|^2 + \|b\|^2 - 2 \langle a, b \rangle \end{aligned}$$

- (b) On en déduit que  $\forall (i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket^2, i \neq j$

$$\langle v_i, v_j \rangle = \frac{1}{2} (\|v_i\|^2 + \|v_j\|^2 - \|v_i - v_j\|^2) = \frac{1}{2}$$

D'où la matrice de Gram de  $(v_1, \dots, v_n)$  :

$$G = \begin{pmatrix} 1 & \frac{1}{2} & \dots & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & 1 & \dots & \frac{1}{2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{1}{2} & \dots & \frac{1}{2} & 1 \end{pmatrix}$$

- (c) On pose  $A = 2G$  et on note  $J$  la matrice de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  dont tous les coefficients valent 1 et enfin  $I_n$  la matrice identité de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ .

i.

$$A = 2G = \begin{pmatrix} 2 & 1 & \dots & 1 \\ 1 & 2 & \dots & 1 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & \dots & 1 & 2 \end{pmatrix} = I_n + J$$

D'où  $A^2 = I_n + 2J + J^2 = I_n + 2J + nJ = I_n + (n+2)J$ . Comme  $J = A - I_n$ , on a enfin

$$A^2 = I_n + (n+2)(A - I_n) = (n+2)A - (n+1)I_n$$

ii. On en déduit que

$$(n+2)A - A^2 = (n+1)I_n \Leftrightarrow A \cdot \left( \frac{n+2}{n+1} I_n - \frac{1}{n+1} A \right) = I_n$$

Par conséquent  $A$  est inversible (et d'inverse  $A^{-1} = \frac{n+2}{n+1} I_n - \frac{1}{n+1} A$ ).

- iii. Comme  $A$  est inversible, il en est de même de la matrice de Gram  $G$  et d'après les questions précédentes, la famille  $(v_1, v_2, \dots, v_n)$  est libre. Comme elle est de cardinal  $n = \dim(\mathbb{R}^n)$ , il s'agit d'une base de  $\mathbb{R}^n$ .

5. Soit  $\mathcal{B}_1 = (w_1, w_2, \dots, w_n)$  une base quelconque de  $\mathbb{R}^n$  et soit  $G$  la matrice de Gram de  $(w_1, w_2, \dots, w_n)$ .

Soit  $x = \sum_{j=1}^n \alpha_j w_j$  un vecteur de  $\mathbb{R}^n$ .

On pose  $X = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix}$  et  $Z = \begin{pmatrix} \langle x | w_1 \rangle \\ \langle x | w_2 \rangle \\ \vdots \\ \langle x | w_n \rangle \end{pmatrix}$  deux éléments de  $\mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$ .

(a) Comme la famille  $\mathcal{B}_1$  est une base de  $\mathbb{R}^n$ , c'est une famille libre de  $\mathbb{R}^n$ , donc sa matrice de Gram  $G$  est inversible.

De plus, d'après les calculs en 3.a),

$$GX = \begin{pmatrix} \langle w_1, \sum_{j=1}^p \alpha_j \cdot w_j \rangle \\ \vdots \\ \langle w_p, \sum_{j=1}^p \alpha_j \cdot w_j \rangle \end{pmatrix} = Z$$

et ainsi  $X = G^{-1}Z$ .

(b) Soit encore  $x \in \mathbb{R}^n$ ,  $x = \sum_{j=1}^n \alpha_j w_j$ . Soit  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ . Alors  $x$  vérifie la propriété :

$$(*) \forall j \in \llbracket 1, n \rrbracket \quad \langle x \mid w_j \rangle = \begin{cases} 1 & \text{si } i = j \\ 0 & \text{si } i \neq j \end{cases}$$

si et seulement si (avec les notations précédentes), et en notant  $E_i = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$  le  $i$ ème

vecteur de la base canonique de  $\mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$ ,

$$Z = E_i \Leftrightarrow GX = E_i \Leftrightarrow X = G^{-1}E_i \Leftrightarrow \text{Mat}_{\mathcal{B}_1}(x) = G^{-1}E_i$$

Comme un vecteur est déterminé de façon unique par sa matrice dans une base, il existe bien un unique vecteur  $x$  qui vérifie la condition (\*). On note ce vecteur  $w_i^*$ . Ceci étant vrai pour tout  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ , il existe donc bien une unique famille  $\mathcal{B}_1^* = (w_1^*, w_2^*, \dots, w_n^*)$  de vecteurs de  $\mathbb{R}^n$  telle que :

$$\forall (i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket^2, \quad \langle w_i^* \mid w_j \rangle = \begin{cases} 1 & \text{si } i = j \\ 0 & \text{si } i \neq j \end{cases}$$

(c) Montrons que la famille  $\mathcal{B}_1^*$  est libre. Soit  $(\beta_1, \dots, \beta_n) \in \mathbb{R}^n$  tels que

$$\sum_{i=1}^n \beta_i w_i^* = 0$$

Alors pour tout  $j \in \llbracket 1, n \rrbracket$ ,

$$\begin{aligned} \left\langle \sum_{i=1}^n \beta_i w_i^*; w_j \right\rangle &= 0 \\ \Leftrightarrow \sum_{i=1}^n \beta_i \langle w_i^*, w_j \rangle &= 0 \\ \Leftrightarrow \beta_j &= 0 \text{ par hypothèse sur } w_i^* \end{aligned}$$

Donc la famille  $\mathcal{B}_1^*$  est libre. De plus  $\text{Card}(\mathcal{B}_1^*) = n = \dim(\mathbb{R}^n)$  donc  $\mathcal{B}_1^*$  est une base de  $\mathbb{R}^n$ .

(d) Soit  $x \in \mathbb{R}^n$ ,  $x = \sum_{j=1}^n \alpha_j w_j$ . Alors avec le calcul ci-dessus, on voit que pour tout  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ ,  $\langle x, w_i^* \rangle = \alpha_i$ . Par conséquent la matrice de  $x$  dans la base  $\mathcal{B}_1$  est donnée par :

$$\text{Mat}_{\mathcal{B}_1}(x) = \begin{pmatrix} \langle x, w_1^* \rangle \\ \vdots \\ \langle x, w_n^* \rangle \end{pmatrix}$$

**Problème : autour des lois de Pareto** (Vilfredo Pareto, économiste italien 1848-1923)

**Partie I**

Soit  $a$  un réel fixé, avec  $a > 0$ . On considère la fonction  $f_a$  définie sur  $\mathbb{R}$  par :

$$f_a(t) = \begin{cases} \frac{a}{t^{a+1}} & \text{si } t \geq 1 \\ 0 & \text{si } t < 1 \end{cases}$$

1. (a) La fonction  $f_a$  est positive sur  $\mathbb{R}$ , continue sur  $\mathbb{R} \setminus \{1\}$ . Montrons que  $\int_{-\infty}^{+\infty} f_a(t)dt$  converge et vaut 1.

Soit  $A > 1$ . Alors

$$\int_1^A \frac{a}{t^{a+1}} dt = \left[-\frac{1}{t^a}\right]_1^A = 1 - \frac{1}{A^a} \rightarrow_{A \rightarrow +\infty} 1$$

Donc  $\int_{-\infty}^{+\infty} f_a(t)dt = 1$ .

**Bilan :**  $f_a$  est une densité de probabilité d'une variable aléatoire  $X$

On dit que  $X$  suit la loi de Pareto de paramètre  $a$  et on note  $X \hookrightarrow \mathcal{VP}(a)$ .

(b) Comme  $X(\Omega) = [1, +\infty[$ , pour tout  $x < 1$ ,  $F_a(x) = 0$ . Pour tout  $x \geq 1$ ,

$$F_a(x) = \int_1^x \frac{a}{t^{a+1}} dt = \left[-\frac{1}{t^a}\right]_1^x = 1 - \frac{1}{x^a}$$

**Bilan :**  $\forall x \in \mathbb{R}, F_a(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 1 \\ 1 - \frac{1}{x^a} & \text{si } x \geq 1 \end{cases}$

(c) Pour tout  $x > 1$ ,  $P(X > x) = 1 - F_a(x) = \frac{1}{x^a}$ . On en déduit que

$$P_{\{X > x\}}(X > x+y) = \frac{P(\{X > x\} \cap \{X > x+y\})}{P(\{X > x\})} = \frac{P(X > x+y)}{P(X > x)} = \frac{x^a}{(x+y)^a} \sim_{x \rightarrow a} \frac{x^a}{x^a} = 1$$

donc on a bien  $\lim_{x \rightarrow +\infty} P_{\{X > x\}}(X > x+y) = 1$

La loi de Pareto est une loi "à longue traîne". Par exemple si  $X$  est le temps de vie d'un composant, plus il a vécu plus il a de chances de vivre longtemps (le système "rajeunit")

2. (a)  $E(X)$  existe si et seulement si l'intégrale  $\int_{-\infty}^{+\infty} t \cdot f_a(t)dt = \int_1^{+\infty} \frac{a}{t^a} dt$  converge. D'après le cours sur les intégrales de Riemann, cette intégrale converge ssi  $a > 1$ . De plus si  $a > 1$ ,

$$E(X) = \int_1^{+\infty} \frac{a}{t^a} dt = a \cdot \int_1^{+\infty} t^{-a} dt = a \cdot \lim_{A \rightarrow +\infty} \left[\frac{1}{-a+1} \cdot t^{-a+1}\right]_1^A = \frac{a}{a-1}$$

**Bilan :**  $E(X)$  existe ssi  $a > 1$ . Dans ce cas,  $E(X) = \frac{a}{a-1}$

(b)  $E(X^2)$  existe si et seulement si l'intégrale  $\int_{-\infty}^{+\infty} t^2 \cdot f_a(t)dt = \int_1^{+\infty} \frac{a}{t^{a-1}} dt$  converge. D'après le cours sur les intégrales de Riemann, cette intégrale converge ssi  $a-1 > 1$  donc ssi  $a > 2$ . Dans ce cas,

$$E(X^2) = \int_1^{+\infty} \frac{a}{t^{a-1}} dt = a \cdot \int_1^{+\infty} t^{-a+1} dt = a \cdot \lim_{A \rightarrow +\infty} \left[\frac{1}{-a+2} \cdot t^{-a+2}\right]_1^A = \frac{a}{a-2}$$

puis par la formule de Huygens,

$$V(X) = E(X^2) - (E(X))^2 = \frac{a}{a-2} - \left(\frac{a}{a-1}\right)^2 = \frac{a}{(a-1)^2(a-2)}$$

**Bilan :**  $V(X)$  existe ssi  $a > 2$  et dans ce cas  $V(X) = \frac{a}{(a-1)^2(a-2)}$

3. Soit  $U$  une variable aléatoire de loi uniforme sur  $]0, 1]$  et  $R = U^{-\frac{1}{a}} = \frac{1}{U^{\frac{1}{a}}}$ . Comme  $U(\Omega) = ]0, 1]$ , on a  $R(\Omega) = [1; +\infty[$ . Donc pour tout  $x < 1$ ,  $F_R(x) = 0$ . Si  $x \geq 1$ ,

$$F_R(x) = P\left(\frac{1}{U^{\frac{1}{a}}} \leq x\right) = P\left(U^{\frac{1}{a}} \geq \frac{1}{x}\right) = P\left(U \geq \frac{1}{x^a}\right) = 1 - P\left(U < \frac{1}{x^a}\right) = 1 - \frac{1}{x^a}$$

On remarque donc que pour tout  $x \in \mathbb{R}$ ,  $F_R(x) = F_a(x)$ , ce qui montre bien que  $R$  a la même loi que  $X$

*Ceci va permettre de simuler  $X$  !!*

*Notons qu'il s'agit encore (!!!) une fois de la méthode d'inversion, guidée cette fois-ci...*

4. Le contenu de  $C$  est :

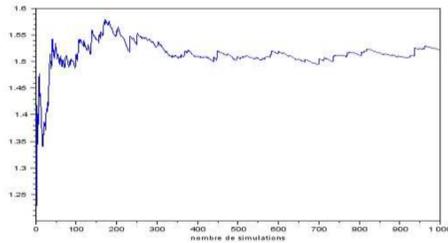
$$\left(\frac{X_1}{1}, \frac{X_1 + X_2}{2}, \dots, \frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n}{n}\right)$$

La figure illustre la loi faible des grands nombres !!

Si on considère des variables  $X_1, \dots, X_n$  indépendants suivant toutes la loi  $\mathcal{VP}(a)$ , qui admettent même espérance et même variance (elles existent car  $a > 2$ ), d'après la loi faible des grands nombres,

$$\bar{X}_n = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k \xrightarrow{P} E(X) = \frac{a}{a-1} = \frac{3}{2}$$

ce qui correspond bien au résultat observé sur le graphique (la courbe en bleu tend vers 1.5) :



5. Soit  $Y$  et  $X$  deux variables aléatoires où  $X = \exp(Y)$ .

• Supposons que  $Y$  suit une loi exponentielle de paramètre  $a$ . Alors  $Y(\Omega) = \mathbb{R}_+$  donc  $X(\Omega) = [1; +\infty[$ . Par conséquent, pour tout  $x < 1$ ,  $F_X(x) = 0$ . Si  $x \geq 1$ ,

$$F_X(x) = P(e^Y \leq x) = P(Y \leq \ln(x)) = F_Y(\ln(x)) = 1 - e^{-a \ln(x)} = 1 - \frac{1}{x^a}$$

Donc on a bien  $X \hookrightarrow \mathcal{VP}(a)$ .

• Réciproquement, supposons que  $X$  suit une loi de Pareto de paramètre  $a$ . Comme  $X(\Omega) = [1; +\infty[$  et  $Y = \ln(X)$ , on a  $Y(\Omega) = [0; +\infty[$ . Donc pour tout  $x < 0$ ,  $F_Y(x) = 0$ . Si  $x \geq 0$ ,

$$F_Y(x) = P(\ln(X) \leq x) = P(X \leq e^x) = F_X(e^x) = 1 - \frac{1}{(e^x)^a} = 1 - e^{-ax}$$

Donc on a bien  $Y \hookrightarrow \mathcal{E}(a)$ .

• **Bilan :**  $\text{si } X = \exp(Y), X \hookrightarrow \mathcal{VP}(a) \Leftrightarrow Y \hookrightarrow \mathcal{E}(a)$

6. Soient  $X$  et  $X'$  deux variables aléatoires indépendantes où  $X \hookrightarrow \mathcal{VP}(a)$  et  $X' \hookrightarrow \mathcal{VP}(a')$ , de densité  $f_a$  et  $f_{a'}$ .

On note  $Y = \ln(X)$ ,  $Y' = \ln(X')$ , et on a donc  $Y \hookrightarrow \mathcal{E}(a)$  et  $Y' \hookrightarrow \mathcal{E}(a')$ .

(a) Comme  $Y(\Omega) = \mathbb{R}_+$ ,  $(-Y)(\Omega) = \mathbb{R}_-$ . Donc pour tout  $x > 0$ ,  $F_{-Y}(x) = 1$ . Si  $x \leq 0$ ,

$$F_{-Y}(x) = P(-Y \leq x) = P(Y \geq -x) = 1 - P(Y < -x) = 1 - F_Y(-x) \text{ car } Y \text{ est à densité}$$

donc

$$F_{-Y}(x) = 1 - (1 - e^{ax}) = e^{ax}$$

**Bilan :** pour tout  $x \in \mathbb{R}$ ,  $F_{-Y}(x) = \begin{cases} e^{ax} & \text{si } x \leq 0 \\ 1 & \text{si } x > 0 \end{cases}$

Cette fonction est continue sur  $\mathbb{R}$  et de classe  $\mathcal{C}^1$  sur  $\mathbb{R}^*$  donc  $-Y$  est à densité, et admet pour densité :

**Bilan :**  $\forall x \in \mathbb{R}$ ,  $f_{-Y}(x) = \begin{cases} a.e^{ax} & \text{si } x \leq 0 \\ 0 & \text{si } x > 0 \end{cases}$

(b) Comme  $Y$  et  $Y'$  sont indépendantes, par coalition  $Y'$  et  $-Y$  sont indépendantes. De plus ce sont des variables à densité dont les densités sont bornées (par  $a$ ). D'après le cours,  $D = Y' - Y$  est à densité et une de ses densités est donnée par le produit de convolution :

$$\forall x \in \mathbb{R}, f_D(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_{Y'}(t).F_{-Y}(x-t)dt$$

De plus,

$$f_{Y'}(t).F_{-Y}(x-t) \neq 0 \Leftrightarrow \begin{cases} t \geq 0 \\ x-t \leq 0 \end{cases} \Leftrightarrow t \geq 0 \text{ et } t \geq x$$

• 1er cas : si  $x \geq 0$  alors

$$\begin{aligned} f_D(x) &= \int_x^{+\infty} a'.e^{-a't}.a.e^{a(x-t)}dt = aa'.e^{ax}. \int_x^{+\infty} e^{-(a+a')t}dt \\ &= aa'.e^{ax}. \lim_{A \rightarrow +\infty} \int_x^A e^{-(a+a')t}dt = aa'.e^{ax}. \lim_{A \rightarrow +\infty} \left[-\frac{1}{a+a'}e^{-(a+a')t}\right]_x^A \\ &= aa'.e^{ax}. \frac{1}{a+a'}.e^{-(a+a')x} \\ &= \frac{a.a'}{a+a'}.e^{-ax} \end{aligned}$$

• 2ème cas : si  $x < 0$  alors

$$\begin{aligned} f_D(x) &= \int_0^{+\infty} a'.e^{-a't}.a.e^{a(x-t)}dt = aa'.e^{ax}. \int_0^{+\infty} e^{-(a+a')t}dt \\ &= aa'.e^{ax}. \frac{1}{a+a'} \text{ d'après le cours} \\ &= \frac{a.a'}{a+a'}.e^{ax} \end{aligned}$$

• **Bilan :**  $\forall x \in \mathbb{R}, f_D(x) = \begin{cases} \frac{a \cdot a'}{a+a'} \cdot e^{ax} & \text{si } x < 0 \\ \frac{a \cdot a'}{a+a'} \cdot e^{-a'x} & \text{si } x \geq 0 \end{cases}$

(c) Par conséquent,

$$\begin{aligned} P(X \leq X') &= P(\ln(X) \leq \ln(X')) = P(Y \leq Y') \\ &= P(Y' - Y \geq 0) = \int_{-\infty}^0 f_D(t) dt = \int_0^{+\infty} \frac{a \cdot a'}{a+a'} \cdot e^{-a't} dt \\ &= \frac{a \cdot a'}{a+a'} \cdot \int_0^{+\infty} e^{-a't} dt = \frac{a \cdot a'}{a+a'} \cdot \frac{1}{a'} = \frac{a}{a+a'} \end{aligned}$$

De plus, comme  $P(X = X') = P(Y' - Y = 0) = P(D = 0)$  et que  $D$  est une variable à densité,  $P(X = X') = P(D = 0) = 0$ .

### Partie II : autour du minimum

On considère une suite de variables aléatoires indépendantes  $(X_k)_{k \in \mathbb{N}^*}$ , où pour tout  $k \in \mathbb{N}^*$ ,  $X_k$  suit la loi de Pareto de paramètre  $a_k$  strictement positif. On note pour tout  $n \in \mathbb{N}^*$ ,  $A_n = \min(X_1, \dots, X_n)$ .

1.  $A_n(\Omega) = [1; +\infty[$ , donc  $\forall x < 1, F_{A_n}(x) = 0$ . Soit  $x \geq 1$ .

$$\begin{aligned} F_{A_n}(x) &= P(A_n \leq 1) = 1 - P(\min(X_1, \dots, X_n) > 1) \\ &= 1 - P(\cap_{k=1}^n [X_k > 1]) = 1 - \prod_{k=1}^n P(X_k > x) \text{ par indépendance de } X_1, \dots, X_n \\ &= 1 - \prod_{k=1}^n (1 - F_{X_k}(x)) \\ &= 1 - \prod_{k=1}^n (1 - (1 - \frac{1}{x^{a_k}})) \\ &= 1 - \prod_{k=1}^n \frac{1}{x^{a_k}} \\ &= 1 - \frac{1}{x^{a_1 + \dots + a_n}} \end{aligned}$$

**Bilan :**  $A_n$  suit la loi de Pareto de paramètre  $a_1 + \dots + a_n$

2. Soit  $n \geq 2$ . On considère les variables  $X_n \hookrightarrow \mathcal{VP}(a_n)$  et  $A_{n-1} = \min(X_1, \dots, X_{n-1}) \hookrightarrow \mathcal{VP}(a_1 + \dots + a_{n-1})$  (cf question précédente). Comme  $X_1, \dots, X_n$  sont indépendantes, par coalition ces deux variables sont indépendantes. D'après le I.6.(c), on a alors

$$P(A_{n-1} \geq X_n) = \frac{a_n}{a_1 + \dots + a_{n-1} + a_n}$$

Mais d'autre part,

$$[A_{n-1} \geq X_n] = [\min(X_1, \dots, X_{n-1}) \geq X_n] = [\min(X_1, \dots, X_n) = X_n]$$

donc enfin,  $P(X_n = \min(X_1, \dots, X_n)) = \frac{a_n}{a_1 + \dots + a_n}$

3. Interprétons le programme :

On effectue 10000 fois l'expérience aléatoire suivante : on simule  $X_1, \dots, X_n$  de loi de Pareto (ou  $X[0], \dots, X[n-1]$  avec le décalage Python...) de paramètres respectivement 1, 2, ...,

$n$  et on regarde si l'on a  $X_n = \min(X_1, \dots, X_n)$ . On compte le nombre  $C$  de fois où cet événement est réalisé au cours des 10000 expériences, puis on calcule sa fréquence. Cette fréquence sera proche de la probabilité  $P(X_n = \min(X_1, \dots, X_n))$  (d'après la loi faible des grands nombres). Si  $n = 100$  cette probabilité vaut

$$P(X_n = \min(X_1, \dots, X_n)) = \frac{100}{1+2+\dots+100} = 100 \cdot \frac{1}{\frac{100 \times 101}{2}} = \frac{2}{101} \simeq 0.02$$

donc la valeur renvoyée par l'ordinateur est cohérente avec les résultats précédents.

### Partie III : estimations du paramètre $a$

Soit  $a$  un réel fixé, où  $a > 0$ .

Soit  $(X_k)_{k \in \mathbb{N}^*}$  une suite de variables aléatoires indépendantes suivant toutes la loi de Pareto de paramètre  $a$ . On note pour tout  $k \in \mathbb{N}^*$ ,  $Y_k = \ln(X_k)$  et pour tout  $n \in \mathbb{N}$  où  $n \geq 3$ ,

$$S_n = \sum_{k=1}^n \ln(X_k), \quad \bar{Y}_n = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n Y_k, \quad T_n = \frac{n-1}{S_n} = \frac{a \cdot (n-1)}{a \cdot S_n}$$

1. Comme les variables  $X_k$  sont indépendantes, par coalition les variables  $Y_1, \dots, Y_n$  sont indépendantes. De plus, elles suivent toutes la même loi exponentielle de paramètre  $a$ , donc elles ont la même espérance  $\frac{1}{a}$  et la même variance  $\frac{1}{a^2}$ . D'après la loi faible des grands nombres,

$$\bar{Y}_n \xrightarrow{P} \frac{1}{a}$$

2. (a)  $aS_n = \sum_{k=1}^n a \ln(X_k)$ . D'après le I.5, comme  $X_k$  soit une loi de Pareto de paramètre  $a$ ,  $\ln(X_k) \hookrightarrow \mathcal{E}(a)$ . D'après le cours,  $a \cdot \ln(X_k) \hookrightarrow \mathcal{E}(1)$ . Par coalition, les variables  $a \cdot \ln(X_k)$  sont indépendantes. Comme  $\mathcal{E}(1) = \gamma(1)$ , par stabilité pour la somme de la loi  $\gamma$ , on a enfin  $[a \cdot S_n \hookrightarrow \gamma(n)]$

D'après le cours, une densité de  $a \cdot S_n$  est

$$\forall x \in \mathbb{R}, f_{a \cdot S_n}(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ \frac{1}{\Gamma(n)} \cdot x^{n-1} \cdot e^{-x} = \frac{x^{n-1}}{(n-1)!} \cdot e^{-x} & \text{si } x \geq 0 \end{cases}$$

(b) Comme les variables  $X_k$  sont indépendantes, par coalition les variables  $Y_1, \dots, Y_n$  sont indépendantes. De plus, elles suivent toutes la même loi exponentielle de paramètre  $a$ , donc elles ont la même espérance  $\frac{1}{a}$  et la même variance  $\frac{1}{a^2}$ . D'après le TCL,

$$\bar{Y}_n^* = \frac{\bar{Y}_n - E(\bar{Y}_n)}{\sqrt{V(\bar{Y}_n)}} \xrightarrow{\mathcal{L}} M$$

où  $M$  suit la loi normale  $\mathcal{N}(0, 1)$ . De plus,

$$E(\bar{Y}_n) = \frac{1}{n} \cdot n \cdot \frac{1}{a} = \frac{1}{a}$$

$$V(\bar{Y}_n) = \frac{1}{n^2} \cdot n \cdot \frac{1}{a^2} = \frac{1}{na^2}$$

donc  $\bar{Y}_n^* = \frac{\bar{Y}_n - \frac{1}{a}}{\sqrt{\frac{1}{na^2}}} = \sqrt{n} \cdot (a \cdot \bar{Y}_n - 1)$  converge en loi vers  $M \hookrightarrow \mathcal{N}(0, 1)$

3. (a) Comme  $T_n = \frac{a \cdot (n-1)}{a \cdot S_n}$ , on a d'après le théorème de transfert et sous réserve de convergence,

$$E(T_n) = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{a \cdot (n-1)}{t} \cdot f_{aS_n}(t) dt$$

D'après le III.1.a on a donc

$$\begin{aligned} E(T_n) &= a \cdot (n-1) \cdot \int_0^{+\infty} \frac{1}{t} \cdot \frac{t^{n-1}}{(n-1)!} \cdot e^{-t} dt \\ &= \frac{a \cdot (n-1)}{(n-1)!} \cdot \int_0^{+\infty} t^{n-2} \cdot e^{-t} dt = \frac{a}{(n-2)!} \cdot \Gamma(n-1) \text{ donc } E(T_n) \text{ existe} \\ &= a \text{ car } \Gamma(n-1) = (n-2)! \end{aligned}$$

Par conséquent,  $T_n$  est bien un estimateur sans biais de  $a$

- (b) Sous réserve de convergence, toujours d'après le théorème de transfert, comme  $T_n^2 = \frac{a^2 \cdot (n-1)^2}{(a \cdot S_n)^2}$ ,

$$\begin{aligned} E(T_n^2) &= \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{a^2 \cdot (n-1)^2}{t^2} \cdot f_{aS_n}(t) dt \\ &= a^2 \cdot (n-1)^2 \cdot \int_0^{+\infty} \frac{1}{t^2} \cdot \frac{t^{n-1}}{(n-1)!} \cdot e^{-t} dt \\ &= a^2 \cdot (n-1)^2 \cdot \frac{1}{(n-1)!} \cdot \int_0^{+\infty} t^{n-3} \cdot e^{-t} dt \\ &= \frac{a^2 \cdot (n-1)}{(n-2)!} \cdot \Gamma(n-2) \\ &= \frac{a^2 \cdot (n-1)}{(n-2)!} \cdot (n-3)! \\ &= \frac{(n-1) \cdot a^2}{n-2} \end{aligned}$$

D'où

$$V(T_n) = E(T_n^2) - (E(T_n))^2 = \frac{(n-1) \cdot a^2}{n-2} - a^2 = \frac{a^2}{n-2}$$

Comme l'estimateur  $T_n$  est sans biais et  $\lim_{n \rightarrow +\infty} V(T_n) = 0$ ,  $T_n$  est un estimateur convergent de  $a$

4. D'après l'inégalité de Bienaymé-Tchebychev, pour tout  $\epsilon > 0$ ,

$$P(|T_n - E(T_n)| \geq \epsilon) \leq \frac{V(T_n)}{\epsilon^2} \Leftrightarrow P(|T_n - a| \geq \epsilon) \leq \frac{a^2}{(n-2) \cdot \epsilon^2}$$

Comme  $1 < a < 2$ , on a  $\frac{a^2}{(n-2) \cdot \epsilon^2} \leq \frac{4}{(n-2) \cdot \epsilon^2}$ .

D'où

$$P(|T_n - E(T_n)| \leq \epsilon) \geq P(|T_n - E(T_n)| < \epsilon) \geq 1 - \frac{4}{(n-2) \cdot \epsilon^2}$$

Avec  $\epsilon = \frac{1}{10}$ , ceci donne :

$$P(T_n - \frac{1}{10} \leq a \leq T_n + \frac{1}{10}) \geq 1 - \frac{400}{n-2}$$

On a alors  $1 - \frac{400}{n-2} \geq 0.95$  ssi  $\frac{400}{n-2} \leq 0.05$  ssi  $n-2 \geq \frac{400}{0.05} = 400 \times 20 = 8000$ . Donc pour  $n = 8002$ , on a  $P(T_n - \frac{1}{10} \leq a \leq T_n + \frac{1}{10}) \geq 0.95$ .

Bilan : pour  $n \geq 8002$ ,  $[T_n - \frac{1}{10}, T_n + \frac{1}{10}]$  est un intervalle de confiance de  $a$  au niveau de confiance 0.95

5. On note, pour tout  $n \in \mathbb{N}$  où  $n \geq 3$ ,  $Z_n = \frac{n}{S_n} = \frac{1}{\bar{Y}_n}$  et  $\Delta_n = \frac{\sqrt{n} \cdot (Z_n - a)}{a}$ .

- (a) Classique, vu plusieurs fois en cours et en TD !!

La fonction  $\Phi$  est continue et strictement croissante sur  $\mathbb{R}$ , avec de plus  $\lim_{x \rightarrow -\infty} \Phi(x) = 0$  et  $\lim_{x \rightarrow +\infty} \Phi(x) = 1$ . Donc  $\Phi$  est bijective de  $\mathbb{R}$  dans  $]0, 1[$ . Comme  $1 - \frac{\alpha}{2} \in ]0, 1[$ , il existe un unique réel  $t_\alpha$  tel que  $\Phi(t_\alpha) = 1 - \frac{\alpha}{2}$

- (b) Comme  $\Delta_n \xrightarrow{\mathcal{L}} N$ ,

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} P(|\Delta_n| \leq t_\alpha) = P(|N| \leq t_\alpha)$$

D'une part,

$$P(|N| \leq t_\alpha) = P(-t_\alpha \leq N \leq t_\alpha) = \Phi(t_\alpha) - \Phi(-t_\alpha) = 2\Phi(t_\alpha) - 1 = 1 - \frac{\alpha}{2} - 1 = 1 - \alpha$$

D'autre part,  $\Delta_n = \sqrt{n} \cdot \frac{1}{a \cdot \bar{Y}_n} - \sqrt{n}$  donc

$$\begin{aligned} [|\Delta_n| \leq t_\alpha] &= [|\sqrt{n} \cdot \frac{1}{a \cdot \bar{Y}_n} - \sqrt{n}| \leq t_\alpha] \\ &= [|\frac{1}{a \cdot \bar{Y}_n} - 1| \leq \frac{t_\alpha}{\sqrt{n}}] = [-\frac{t_\alpha}{\sqrt{n}} \leq \frac{1}{a \cdot \bar{Y}_n} - 1 \leq \frac{t_\alpha}{\sqrt{n}}] \\ &= [1 - \frac{t_\alpha}{\sqrt{n}} \leq \frac{1}{a \cdot \bar{Y}_n} \leq 1 + \frac{t_\alpha}{\sqrt{n}}] \\ &= [\frac{1}{\bar{Y}_n \cdot (1 + \frac{t_\alpha}{\sqrt{n}})} \leq a \leq \frac{1}{\bar{Y}_n \cdot (1 - \frac{t_\alpha}{\sqrt{n}})}] \\ &= [\frac{\sqrt{n}}{\sqrt{n} + t_\alpha} \cdot \frac{1}{\bar{Y}_n} \leq a \leq \frac{\sqrt{n}}{\sqrt{n} - t_\alpha} \cdot \frac{1}{\bar{Y}_n}] \end{aligned}$$

Donc finalement,

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} P(\frac{\sqrt{n}}{\sqrt{n} + t_\alpha} \cdot \frac{1}{\bar{Y}_n} \leq a \leq \frac{\sqrt{n}}{\sqrt{n} - t_\alpha} \cdot \frac{1}{\bar{Y}_n}) = 1 - \alpha$$

Bilan :  $[\frac{\sqrt{n}}{\sqrt{n} + t_\alpha} \cdot \frac{1}{\bar{Y}_n}, \frac{\sqrt{n}}{\sqrt{n} - t_\alpha} \cdot \frac{1}{\bar{Y}_n}]$

est un intervalle de confiance asymptotique de  $a$  au niveau de risque  $\alpha$ .