

## EXERCICE 1

On considère les matrices :  $A = \begin{pmatrix} 5 & -8 & 4 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$ ,  $T = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$ ,  $P_\alpha = \begin{pmatrix} 1 & 4 & \alpha \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}$  où  $\alpha \in \mathbb{R}$ .

On note  $f$  l'endomorphisme de  $\mathbb{R}^3$  de matrice  $A$  dans la base canonique  $\mathcal{B} = (\vec{e}_1, \vec{e}_2, \vec{e}_3)$  de  $\mathbb{R}^3$ .

$$\begin{aligned}
 1. \quad P_\alpha &= \begin{pmatrix} 1 & 4 & \alpha \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{array}{l} L_3 \rightarrow L_1 \\ L_2 - L_3 \\ L_1 - L_3 \end{array} \text{ inversible} \\
 \iff & \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 3 & \alpha \end{pmatrix} \begin{array}{l} \\ \\ L_3 - 3L_2 \end{array} \text{ inversible} \\
 \iff & \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & \alpha - 3 \end{pmatrix} \text{ inversible (triangulaire)} \\
 \iff & \alpha - 3 \neq 0
 \end{aligned}$$

**Conclusion :**  $P_\alpha$  est inversible si et seulement  $\alpha \neq 3$  et

2. On note  $Q$  le polynôme défini sur  $\mathbb{R}$  par  $Q(x) = -x^3 + 5x^2 - 8x + 4$ .

(a)  $\lambda$  est valeur propre de  $A$

$$\begin{aligned}
 \iff & (A - \lambda I) \text{ non inversible} \\
 \iff & \begin{pmatrix} 5 - \lambda & -8 & 4 \\ 1 & -\lambda & 0 \\ 0 & 1 & -\lambda \end{pmatrix} \begin{array}{l} L_2 \rightarrow L_1 \\ L_1 - (5 - \lambda)L_2 \\ L_3 \end{array} \text{ non inversible} \\
 \iff & \begin{pmatrix} 1 & -\lambda & 0 \\ 0 & -8 + \lambda(5 - \lambda) & 4 \\ 0 & 1 & -\lambda \end{pmatrix} \begin{array}{l} \\ L_3 \rightarrow L_2 \\ L_2 - (-\lambda^2 + 5\lambda - 8) \end{array} \text{ non inversible} \\
 \iff & \begin{pmatrix} 1 & -\lambda & 0 \\ 0 & 1 & -\lambda \\ 0 & 0 & 4 + \lambda(-\lambda^2 + 5\lambda - 8) \end{pmatrix} \text{ non inversible (triangulaire)} \\
 \iff & -\lambda^3 + 5\lambda^2 - 8\lambda + 4 = 0 \\
 \iff & Q(\lambda) = 0
 \end{aligned}$$

**Conclusion :**  $\lambda$  est valeur propre de  $A \iff Q(\lambda) = 0$ .

(b) On a  $Q(1) = -1 + 5 - 8 + 4 = 0$

Donc on peut factoriser  $Q(\lambda)$  par  $(\lambda - 1)$

Méthode de Horner :

-1	5	-8	4	et
	-1	4	-4	
-1	4	-4	0	

$$Q(\lambda) = (\lambda - 1)(-\lambda^2 + 4\lambda - 4) = -(\lambda - 1)(\lambda - 2)^2$$

**Conclusion :**  $\lambda$  est valeur propre de  $A$  si et seulement si  $\lambda = 1$  ou  $\lambda = 2$

(c) Pour les sous-espaces propres de  $A$  on détermine les vecteurs  $(x, y, z)$  vérifiant  $(A - \lambda I) \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = 0$  pour  $\lambda = 1$  et  $2$ .

$$(A - I) \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = 0 \iff \begin{cases} 4x - 8y + 4z = 0 \\ x - y = 0 \\ y - z = 0 \end{cases} \iff \begin{cases} 0 = 0 \\ x = y \\ z = y \end{cases}$$

Donc le sous espace propre associé à la valeur propre 1 est  $\text{Vect}((1, 1, 1))$

$$(A - I) \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = 0 \iff \begin{cases} 3x - 8y + 4z = 0 \\ x - 2y = 0 \\ y - 2z = 0 \end{cases} \iff \begin{cases} 0 = 0 \\ x = 4z \\ y = 2y \end{cases}$$

Donc le sous espace propre associé à la valeur propre 2 est  $\text{Vect}((4, 2, 1))$

Comme la dimension de chacun des sous espaces propres est 1, la somme des dimensions des sous espaces propres est  $2 \neq 3$ .

*Conclusion :* La matrice  $A$  n'est donc pas diagonalisable

3. On définit les triplets  $\vec{v}_1 = (1, 1, 1)$  et  $\vec{v}_2 = (4, 2, 1)$ .

(a) On a vu que  $(1, 1, 1)$  était un vecteur propre associé à 1 (base du sous espace propre) donc  $f(\vec{v}_1) = \vec{v}_1$  et de même  $f(\vec{v}_2) = 2\vec{v}_2$ .

On calcule  $f(\vec{v}_3)$  par ses coordonnées dans la base canonique :

$$A \begin{pmatrix} \alpha_0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 5\alpha_0 - 8 \\ \alpha_0 \\ 1 \end{pmatrix} \text{ donc } f(\vec{v}_3) = (5\alpha_0 - 8, \alpha_0, 0) \text{ et}$$

$$f(\vec{v}_3) = \vec{v}_2 + 2\vec{v}_3 \iff \begin{cases} 5\alpha_0 - 8 = 4 + 2\alpha_0 \\ \alpha_0 = 2 + 2 \\ 1 = 1 \end{cases} \iff \begin{cases} 20 - 8 = 4 + 8 \\ \alpha_0 = 4 \end{cases}$$

*Conclusion :*  $\alpha_0 = 4$  et  $\vec{v}_3 = (4, 1, 0)$  vérifie  $f(\vec{v}_3) = \vec{v}_2 + 2\vec{v}_3$

(b) Comme  $\alpha_0 \neq 3$ , alors  $P_{\alpha_0}$  est inversible.

Et comme  $P_{\alpha_0} = \begin{pmatrix} 1 & 4 & 4 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}$  a pour colonnes les coordonnées de  $\vec{v}_1, \vec{v}_2$  et  $\vec{v}_3$  dans la base canonique, la famille  $\mathcal{B}' = (\vec{v}_1, \vec{v}_2, \vec{v}_3)$  est une base et  $P_{\alpha_0}$  est la matrice de passage de la base canonique dans  $\mathcal{B}'$ .

$$(c) P_{\alpha_0} \begin{pmatrix} 9 \\ -8 \\ 6 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 4 & 4 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 9 \\ -8 \\ 6 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 9 - 32 + 24 \\ 9 - 16 + 6 \\ 9 - 8 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

(d) On reconnaît une formule de changement de base.

Reste à vérifier que la matrice de  $f$  dans  $\mathcal{B}'$  est bien  $T$ .

Comme  $f(\vec{v}_1) = \vec{v}_1$ , il a pour coordonnées  $(1, 0, 0)$  dans  $\mathcal{B}'$

et de même  $f(\vec{v}_2) = 2\vec{v}_2$  a pour coordonnée  $(0, 2, 0)$

et  $f(\vec{v}_3) = \vec{v}_2 + 2\vec{v}_3$  a pour coordonnée  $(0, 1, 2)$  dans  $\mathcal{B}'$ .

Donc la matrice de  $f$  dans  $\mathcal{B}'$  est donc bien  $T$ .

La formule de changement de base donne alors

*Conclusion :*  $A = P_{\alpha_0} T P_{\alpha_0}^{-1}$

(e) On montre par récurrence que, pour tout entier naturel  $n$ ,  $T^n = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2^n & n2^{n-1} \\ 0 & 0 & 2^n \end{pmatrix}$  :

- pour  $n = 0$  :  $\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2^0 & 0 \cdot 2^{0-1} \\ 0 & 0 & 2^0 \end{pmatrix} = I = T^0$

• Soit  $n \in \mathbb{N}$  tel que  $T^n = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2^n & n2^{n-1} \\ 0 & 0 & 2^n \end{pmatrix}$

$$\text{alors } T^{n+1} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2^n & n2^{n-1} \\ 0 & 0 & 2^n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2^{n+1} & 2^n + n2^n \\ 0 & 0 & 2^{n+1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2^{n+1} & (n+1)2^n \\ 0 & 0 & 2^{n+1} \end{pmatrix}$$

$$\text{Donc pour tout entier } n : T^n = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2^n & n2^{n-1} \\ 0 & 0 & 2^n \end{pmatrix}.$$

4. On considère la suite  $(u_n)_{n \in \mathbb{N}}$  ainsi définie :

$$\begin{cases} u_0 = 1; u_1 = -1; u_2 = 1 \\ \text{Pour tout entier naturel } n, u_{n+3} = 5u_{n+2} - 8u_{n+1} + 4u_n \end{cases}$$

$$(a) \text{ On calcule } AY_n = \begin{pmatrix} 5 & -8 & 4 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_{n+2} \\ u_{n+1} \\ u_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 5u_{n+2} - 8u_{n+1} + 4u_n \\ u_{n+2} \\ u_{n+1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} u_{n+3} \\ u_{n+2} \\ u_{n+1} \end{pmatrix}$$

$$\text{Conclusion : } \boxed{Y_{n+1} = AY_n}$$

(b) Pour  $n = 0$  on a  $P_{\alpha_0} T^0 P_{\alpha_0}^{-1} Y_0 = P_{\alpha_0} P_{\alpha_0}^{-1} Y_0 = Y_0$

Soit  $n \geq 0$  tel que  $Y_n = P_{\alpha_0} T^n P_{\alpha_0}^{-1} Y_0$  alors

$$Y_{n+1} = AY_n = P_{\alpha_0} T P_{\alpha_0}^{-1} P_{\alpha_0} T^n P_{\alpha_0}^{-1} Y_0 = P_{\alpha_0} T^{n+1} P_{\alpha_0}^{-1} Y_0$$

$$\text{Conclusion : } \boxed{\text{pour tout entier naturel } n, Y_n = P_{\alpha_0} T^n P_{\alpha_0}^{-1} Y_0.}$$

$$(c) \text{ On a donc } \begin{pmatrix} u_{n+2} \\ u_{n+1} \\ u_n \end{pmatrix} = P_{\alpha_0} T^n P_{\alpha_0}^{-1} Y_0$$

Reste à trouver  $P_{\alpha_0}^{-1} Y_0$ .

$$\text{Or, dans le 3. on a trouvé que } P_{\alpha_0} \begin{pmatrix} 9 \\ -8 \\ 6 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix} \text{ donc } P_{\alpha_0}^{-1} \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 9 \\ -8 \\ 6 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} u_{n+2} \\ u_{n+1} \\ u_n \end{pmatrix} = P_{\alpha_0} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2^n & n2^{n-1} \\ 0 & 0 & 2^n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 9 \\ -8 \\ 6 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 4 & 4 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 9 \\ -8 \cdot 2^n + 6n \cdot 2^{n-1} \\ 6 \cdot 2^n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 9 - 8 \cdot 2^n + 6n \cdot 2^{n-1} \\ 9 - 8 \cdot 2^n + 6n \cdot 2^{n-1} \\ 9 - 8 \cdot 2^n + 6n \cdot 2^{n-1} \end{pmatrix}$$

$$\text{Conclusion : } \boxed{u_n = 9 - 8 \cdot 2^n + 6n \cdot 2^{n-1}}$$

## EXERCICE 2

Les questions 2 et 3 sont indépendantes.

On considère la fonction  $g$  définie sur  $\mathbb{R}$  par  $g(x) = e^x - x$ .

Pour chaque entier naturel  $n$  supérieur ou égal à 2, on considère l'équation notée  $(E_n)$  :  $g(x) = n$ , d'inconnue le réel  $x$  ..

1. (a)  $g$  est dérivable sur  $\mathbb{R}$  et  $g'(x) = e^x - 1$  donc

$x$	$-\infty$	0	$+\infty$
$g'(x)$		- ↗ 0 ↗ +	
$g(x)$	$+\infty$	↘ 1 ↗	$+\infty$

En  $+\infty$  :  $g(x) = e^x - x = e^x(1 - x/e^x) \rightarrow +\infty$  car  $x = o(e^x)$

En  $-\infty$  :  $g(x) = e^x - x \rightarrow +\infty$

- (b) Comme  $g$  est continue et strictement décroissante sur  $\mathbb{R}^-$ , elle est bijective de  $\mathbb{R}^-$  dans  $[g(0), \lim_{-\infty} g[ = [1, +\infty[$   
 Comme  $n \geq 2$  appartient à  $[1, +\infty[$ , l'équation a une unique solution sur  $\mathbb{R}^-$ .  
 et comme  $g(0) = 1 \neq 2$ , alors  $\alpha_n \neq 0$   
 et de même sur  $\mathbb{R}^+$

*Conclusion :*  $(E_n)$  admet exactement deux solutions :  $\alpha_n < 0$  et  $\beta_n > 0$

2. Dans cette question on note  $(u_k)_{k \in \mathbb{N}}$  la suite ainsi définie :

$$\begin{cases} u_0 = -1 \\ \text{Pour tout entier naturel } k, u_{k+1} = e^{u_k} - 2 \end{cases}$$

- (a) On rappelle que  $\alpha_2$  est le réel strictement négatif obtenu à la question 1.(b) lorsque  $n = 2$

On a  $g(-1) = e^{-1} + 1 < 2$  car  $-1 < 0$  d'où  $e^{-1} < e^0 = 1$

et  $g(-2) = e^{-2} + 2 > 2$

Donc  $g(-1) < g(\alpha_2) < g(-2)$  et comme  $g$  est strictement décroissante sur  $\mathbb{R}^-$ ,

*Conclusion :*  $-2 \leq \alpha_2 \leq -1$

- (b) On a  $2 = g(\alpha_2) = e^{\alpha_2} - \alpha_2$  donc  $e^{\alpha_2} - 2 = \alpha_2$ .

Pour  $k = 0$  on a  $u_0 = -1$  donc  $\alpha_2 \leq u_0 \leq -1$

Soit  $k \geq 0$  tel que  $\alpha_2 < u_k < -1$ .

alors, comme exp est strictement croissante sur  $\mathbb{R}$ ,  $e^{\alpha_2} - 2 \leq e^{u_k} - 2 \leq e^{-1} - 2$  et donc

$\alpha_2 \leq u_{k+1} \leq e^{-1} - 2 \leq -1$  car  $e^{-1} \leq 1$

*Conclusion :* pour tout entier naturel  $k : \alpha_2 < u_k < -1$

- (c) Sur l'intervalle  $]-\infty, -1]$  on a  $\exp'(x) = e^x \leq e^{-1} = \frac{1}{e}$  donc  $0 \leq \exp'(x) \leq \frac{1}{e}$

Donc d'après l'inégalité des accroissements finis si  $b \geq a$  sont dans cet intervalle,  $0 < e^b - e^a < \frac{1}{e}(b - a)$

N.B. pour l'IAF sans valeur absolue, l'ordre des termes est impératif;

*Conclusion :* pour tous réels  $a$  et  $b$  tels que  $a \leq -b \leq -1$ ,  $0 < e^b - e^a < \frac{1}{e}(b - a)$ .

- (d) Pour tout entier naturel  $k$ ,  $u_{k+1} - \alpha_2 = e^{u_k} - 2 - (e^{\alpha_2} - 2)$  car  $\alpha_2 = e^{\alpha_2} - 2$  donc  $u_{k+1} - \alpha_2 = e^{u_k} - e^{\alpha_2}$

On a alors :

pour  $k = 0 : u_0 - \alpha_2 = -1 - \alpha_2$  et comme  $-1 \leq \alpha_2 \leq -2$  alors  $0 \leq u_0 - \alpha_2 \leq 1 = \left(\frac{1}{e}\right)^0$

Soit  $k \geq 0$  tel que  $0 \leq u_k - \alpha_2 \leq \left(\frac{1}{e}\right)^k$

comme alors  $u_k \leq \alpha_2 \leq -1$  on a  $0 \leq u_{k+1} - \alpha_2 \leq \frac{1}{e}(u_k - \alpha_2) \leq \left(\frac{1}{e}\right)^{k+1}$

donc par récurrence,

*Conclusion :* pour tout entier naturel  $k : 0 \leq u_k - \alpha_2 \leq \left(\frac{1}{e}\right)^k$ .

- (e) Comme  $\left|\frac{1}{e}\right| < 1$  alors  $\left(\frac{1}{e}\right)^k \rightarrow 0$  et par encadrement  $u_k - \alpha_2 \rightarrow 0$  et

*Conclusion :*  $\lim_{k \rightarrow +\infty} u_k = \alpha_2$

- (f) On considère le programme Turbo-Pascal suivant: ( où **trunc** désigne la fonction partie entière)

```
program ex2 ;
```

```
var N , k : integer ; epsilon , u : real ;
```

```
begin
```

```
  writeln ( ' Donnez un reel strictement positif' );
```

```

readln (epsilon );
N := trunc ( - Ln (epsilon ) ) + 1 ; u := -1 ;
for k := 1 to N do u:=exp(u)-2 ;

```

end.

Comme la partie entière vérifie  $[x] \leq x < [x] + 1$  alors  $-\ln(\varepsilon) < N$  et  $-N < \ln(\varepsilon)$  d'où  $\exp(-N) < \exp(\ln(\varepsilon))$

Conclusion :  $N$  vérifie :  $\left(\frac{1}{e}\right)^N \leq \text{epsilon}$

Comme  $0 \leq u_N - \alpha_2 \leq \left(\frac{1}{e}\right)^N$ , l'écart entre  $u_N$  et  $\alpha_2$  est inférieur à  $\varepsilon$

Donc le calcul de  $u_N$  donne une valeur approchée de  $\alpha_2$  à epsilon près.

D'où le for k := 1 to N do u:=exp(u)-2 ; pour calculer les termes de  $u_1$  à  $u_N$

3. On revient au cas général où  $n \geq 2$ .

(a) D'après les variations de  $g$ ,  $g(x) \geq 1$  pour tout  $x \in \mathbb{R}$

$$g(\ln n) = e^{\ln(n)} - \ln(n) = n - \ln(n) \leq n \text{ car } n \geq 1 \text{ donc } \ln(n) \geq \ln(1) = 0$$

Conclusion :  $1 \leq g(\ln n) \leq n$ .

$$\text{On a alors } g(\ln(2n)) - n = e^{\ln(2n)} - \ln(2n) = 2n - \ln(n) - \ln(2) - n = (g(\ln n)) - \ln(2)$$

$$\text{Et comme } 2 \leq e \text{ alors } \ln(2) \leq 1 \text{ et } g(\ln(n)) - \ln(2) \geq g(\ln(n)) - 1 \geq 0$$

Conclusion :  $g(\ln(2n)) \geq n$

(b) On a vu que  $g(\ln(n)) \leq n = g(\beta_n) \leq g(\ln(2n))$

et comme  $g$  est strictement croissante sur  $\mathbb{R}^+$  et que tous les termes en sont éléments alors

Conclusion :  $\ln(n) \leq \beta_n \leq \ln(2n)$

On calcule alors la limite du quotient :

$$\ln(n) \leq \beta_n \leq \ln(2n) \text{ donc } \ln(n) \leq \beta_n \leq \ln(n) + \ln(2) \text{ et } 1 \leq \frac{\beta_n}{\ln(n)} \leq 1 + \frac{\ln(2)}{\ln(n)} \text{ (car } \ln(n) > 0 \text{)}$$

et par encadrement  $\frac{\beta_n}{\ln(n)} \rightarrow 1$  et

Conclusion :  $\beta_n \underset{n \rightarrow +\infty}{\sim} \ln(n)$ .

## EXERCICE 3

Dans cet exercice  $R$  désigne un réel fixé strictement positif et on considère la fonction  $f$  définie sur  $\mathbb{R}$  par :

$$\begin{cases} f(t) = 0 & \text{si } t \notin [0; R] \\ f(t) = \frac{2t}{R^2} & \text{si } t \in [0; R] \end{cases}$$

1. (a)  $f$  est continue sur  $]-\infty, 0[$  et  $]R, +\infty[$  où elle est nulle et sur  $]0; R]$   
 En  $0^-$  : pour  $t < 0$ ,  $f(t) = 0 \rightarrow 0 = f(0)$  donc  $f$  est continue en 0  
 En  $R^+$  : pour  $t > R$ ,  $f(t) = 0 \rightarrow 0 \neq f(R)$  donc  $f$  n'est pas continue en  $R$ .
- (b)  $f$  est continue sur  $\mathbb{R} - \{R\}$ , continue par morceaux sur  $\mathbb{R}$ .

positive ou nulle sur  $\mathbb{R}$

$\int_{-\infty}^{+\infty} f$  est impropre en  $\pm\infty$ .

$$\int_{-\infty}^0 f = \int_{-\infty}^0 0 = 0 \text{ et } \int_R^{+\infty} f = \int_R^{+\infty} 0 = 0$$

$$\int_0^R f = \int_0^R \frac{2t}{R^2} dt = \left[ \frac{t^2}{R^2} \right]_0^R = 1 - 0 = 1$$

Donc  $\int_{-\infty}^{+\infty} f$  converge et vaut 1.

**Conclusion :**  $f$  est une densité de probabilité.

On note dans toute la suite  $X$  une variable aléatoire réelle de densité  $f$ .  $F_X$  désigne sa fonction de répartition.

2. (a) Pour  $x < 0$  on a  $F_X(x) = \int_{-\infty}^x 0 = 0$   
 Pour  $x > R$  on a  $F_X(x) = \int_{-\infty}^0 0 + \int_0^R \frac{2t}{R^2} dt + \int_R^x 0 = 1$
- (b) Pour tout réel  $x$  de  $[0; R]$ ,  $F_X(x) = \int_{-\infty}^0 0 + \int_0^R \frac{2t}{R^2} dt = 0 + \left[ \frac{t^2}{R^2} \right]_0^x = \frac{x^2}{R^2}$ .

**Conclusion :**  $\forall x \in [0; R] : F_X(x) = \frac{x^2}{R^2}$

3. (a)  $X$  admet une espérance si  $\int_{-\infty}^{+\infty} t f(t) dt$  converge. Elle est impropre en  $\pm\infty$

$$\int_{-\infty}^0 t f(t) dt = 0 \text{ et } \int_R^{+\infty} t f(t) dt = 0$$

$$\int_0^R t f(t) dt = \int_0^R \frac{2t^2}{R^2} dt = \left[ \frac{2t^3}{3R^2} \right]_0^R = \frac{2}{3}R \text{ donc } \int_{-\infty}^{+\infty} t f(t) dt \text{ converge et vaut } \frac{2}{3}$$

**Conclusion :**  $X$  a une espérance et  $E(X) = \frac{2}{3}R$

- (b) Comme  $X$  a une espérance, elle a une variance si et seulement si  $X^2$  a une espérance.  
 Donc si  $\int_{-\infty}^{+\infty} t^2 f(t) dt$  converge absolument. (th de transfert) ce qui équivaut à la convergence simple, tout étant positif.

$$\text{Comme précédemment } \int_{-\infty}^{+\infty} t^2 f(t) dt = \int_0^R t^2 f(t) dt = \left[ \frac{2t^4}{4R^2} \right]_0^R = \frac{R^2}{2}$$

$$\text{Donc } E(X^2) = \frac{1}{2} \text{ et } V(X) = E(X^2) - E(X)^2 = \frac{1}{2}R^2 - \frac{4}{9}R^2 = \frac{1}{18}R^2$$

**Conclusion :** Donc  $X$  admet une variance et que  $V(X) = \frac{R^2}{18}$

Dans toute la suite  $n$  désigne un entier naturel non nul et  $X_1, X_2 \dots X_n$  des variables aléatoires indépendantes et de même loi que  $X$ . On cherche à estimer le réel  $R$  à l'aide de  $X_1, X_2 \dots X_n$ .

4. On note  $T_n = \frac{3}{2n} \sum_{k=1}^n X_k$  et on cherche à estimer  $R$  avec  $T_n$ .

$T_n$  est bien fonction du  $n$ -échantillon  $(X_1, X_2 \dots X_n)$

Comme les  $X_i$  ont une espérance,  $E(T_n) = \frac{3}{2n} \sum_{k=1}^n E(X_k) = \frac{3}{2n} n \frac{2}{3} R = R$

Donc le biais de  $T_n$  comme estimateur de  $R$  est  $b = E(T_n) - R = 0$

**Conclusion :**  $T_n$  est un estimateur sans biais de  $R$

Son risque quadratique est  $r(T_n) = V(T_n) + b^2$

$$V(T_n) = V\left(\frac{3}{2n} \sum_{k=1}^n X_k\right) = \frac{9}{4n^2} V\left(\sum_{k=1}^n X_k\right)$$

Comme les  $(X_k)_k$  sont indépendantes,  $V(T_n) = \frac{9}{4n^2} \sum_{k=1}^n V(X_k) = \frac{9}{4n^2} n \frac{R^2}{18} = \frac{R^2}{8n}$

**Conclusion :** son risque quadratique est  $r(T_n) = \frac{R^2}{8n}$

5. On note  $M_n$  la variable aléatoire prenant pour valeur le maximum des valeurs prises par les variables  $X_1, X_2 \dots X_n$ , de sorte que pour tout réel  $x$ ,  $(M_n \leq x) = (X_1 \leq x) \cap (X_2 \leq x) \cap \dots \cap (X_n \leq x)$ .

(a) comme les  $(X_k)_k$  sont indépendantes,

$$P[(X_1 \leq x) \cap (X_2 \leq x) \cap \dots \cap (X_n \leq x)] = P(X_1 \leq x) \dots P(X_n \leq x)$$

Donc, pour tout  $x$  réel,  $P(M_n \leq x) = (F_X(x))^n$ .

La fonction de répartition de  $M_n$  est donc  $G : \begin{cases} G(x) = 0 & \text{si } x < 0 \\ G(x) = \frac{x^{2n}}{R^{2n}} & \text{si } x \in [0; R] \\ G(x) = 1 & \text{si } x > R \end{cases}$

On vérifie les critères de fonction de répartition de variable à densité :

On a  $G(x) = (F_X(x))^n$  pour tout  $x$  réel.

Comme  $F_X$  est une fonction de répartition de variable à densité, alors  $F_X$  est continue sur  $\mathbb{R}$  et de classe  $C^1$  sur  $\mathbb{R} - \{R\}$  (là où  $f$  est continue) donc

$G$  est continue sur  $\mathbb{R}$  et  $C^1$  sur  $\mathbb{R} - \{R\}$  comme composée de telles fonctions.

Donc  $G$  est bien une fonction de répartition de variable à densité.

- (b) Une densité est alors donnée par  $g_n$  définie par  $g_n(x) = G'(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ 2n \frac{x^{2n-1}}{R^{2n}} & \text{si } x \in [0; R] \\ 0 & \text{si } x > R \end{cases}$

(valeurs en  $R$  arbitraire)

- (c) Comme  $\int_{-\infty}^{+\infty} t g_n(t) dt$  impropre en  $\pm\infty$  alors  $M_n$  a une espérance et

$$\begin{aligned} E(M_n) &= \int_0^R t g_n(t) dt = \int_0^R 2n \frac{t^{2n}}{R^{2n}} dt \\ &= 2n \left[ \frac{1}{2n+1} \frac{t^{2n+1}}{R^{2n}} \right]_0^R = \frac{2n}{2n+1} \frac{R^{2n+1}}{R^{2n}} \\ &= \frac{2n}{2n+1} R \end{aligned}$$

et de même  $M_n^2$  a une espérance et

$$\begin{aligned} E(M_n^2) &= \int_0^R t^2 g_n(t) dt = \int_0^R 2n \frac{t^{2n+1}}{R^{2n}} dt \\ &= 2n \left[ \frac{1}{2n+2} \frac{t^{2n+1}}{R^{2n}} \right]_0^R = \frac{n}{n+1} R^2 \end{aligned}$$

donc  $V(X) = E(X^2) - E(X)^2 = \frac{n}{n+1} R^2 - \left( \frac{2n}{2n+1} \right)^2 R^2 = \frac{n R^2}{(n+1)(2n+1)^2}$

Conclusion :  $E(M_n) = \frac{2n}{2n+1} R$  et  $V(M_n) = \frac{n}{(n+1)(2n+1)^2} R^2$

(d) On cherche à estimer  $R$  avec  $M_n$  :

Le biais de  $M_n$ , est  $b(M_n) = E(M_n) - R = \frac{2n}{2n+1} R - R = -\frac{1}{2n+1} R$

et son risque quadratique est

$$\begin{aligned} r(M_n) &= V(M_n) + b(M_n)^2 = \frac{n}{(n+1)(2n+1)^2} R^2 + \frac{1}{(2n+1)^2} R^2 \\ &= \frac{2n+1}{(n+1)(2n+1)^2} R^2 \\ &= \frac{R^2}{(n+1)(2n+1)} \end{aligned}$$

Conclusion :  $r(M_n) = \frac{R^2}{(n+1)(2n+1)}$

6. (a) Quand  $n \rightarrow +\infty$ , on factorise par les prépondérants pour obtenir un équivalent :

$$b(M_n) = -\frac{1}{2n+1} R = -\frac{1}{2n} R \frac{1}{1+1/2n} \sim -\frac{1}{2n} R$$

$$r(M_n) = \frac{R^2}{(n+1)(2n+1)^2} = \frac{R^2}{4n^3(1+1/n)(1+1/2n)^2} \sim \frac{R^2}{4n^3}$$

(b) Donc, en moyenne,  $T_n$  donne exactement  $R$  contrairement à  $M_n$  qui ne s'en approche en moyenne que lorsque  $n$  grandit.

N.B. on peut éliminer l'inconvénient du biais en considérant  $M'_n = \frac{2n+1}{2n} M_n$  qui sera de biais nul et de risque quadratique du même ordre.

Mais pour  $n$  grand, l'écart quadratique sera plus faible avec  $M_n$  qu'avec  $T_n$