



Concours Blanc n°4 - Sujet B



Mercredi 10 Mars
Durée : 4 heures

Exercice 1

Cet exercice provient du sujet **EDHEC 2011**.

On désigne par E l'espace vectoriel des fonctions polynômiales de degré inférieur ou égal à 2 et on note \mathcal{B} la base (e_0, e_1, e_2) de E , où pour tout réel x , on a : $e_0(x) = 1$, $e_1(x) = x$ et $e_2(x) = x^2$.

On considère l'application, notée f , qui à toute fonction polynômiale P appartenant à E associe la fonction polynômiale $f(P)$ définie par :

$$\forall x \in \mathbb{R}, (f(P))(x) = 2xP(x) - (x^2 - 1)P'(x).$$

(1) (a) Soient P, Q deux éléments de E et $\lambda, \mu \in \mathbb{R}$. On observe que

$$\begin{aligned} f(\lambda P + \mu Q)(x) &= 2x(\lambda P + \mu Q)(x) - (x^2 - 1)(\lambda P + \mu Q)'(x) \\ &= 2\lambda xP(x) + 2\mu xQ(x) - \lambda(x^2 - 1)P'(x) - \mu(x^2 - 1)Q'(x) \\ &= \lambda(2xP(x) - (x^2 - 1)P'(x)) + \mu(2xQ(x) - (x^2 - 1)Q'(x)) \\ &= \lambda f(P)(x) + \mu f(Q)(x) \end{aligned}$$

et f est bien linéaire.

(b) On utilise la définition de f

$$\begin{aligned} f(e_0)(x) &= 2xe_0(x) - (x^2 - 1)e_0'(x) \\ &= 2x \\ &= 2e_1(x), \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} f(e_1)(x) &= 2xe_1(x) - (x^2 - 1)e_1'(x) \\ &= 2x^2 - (x^2 - 1) \times 1 = x^2 + 1 \\ &= e_2(x) + e_0(x) \end{aligned}$$

et

$$\begin{aligned} f(e_2)(x) &= 2xe_2(x) - (x^2 - 1)e_2'(x) \\ &= 2x^3 - (x^2 - 1) \times (2x) = 2x \\ &= 2e_1(x) \end{aligned}$$

Ainsi, les images par f des trois vecteurs de la base canonique de E sont combinaisons linéaires de e_0, e_1 et e_2 . Par suite, tout élément de E , lui-même combinaison linéaire de e_0, e_1 et e_2 aura pour image par f , car celle-ci est linéaire, un élément encore combinaison linéaire de e_0, e_1 et e_2 donc élément de E ; f est donc un endomorphisme de E . Sa matrice dans la base canonique est alors

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 2 & 0 & 2 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}.$$

- (2) (a) L'image de f est engendrée par les vecteurs qui forment les colonnes de A . Comme la première et la troisième colonne sont les mêmes, on peut ne garder que les deux première et remplacer la première colonne par la moitié de celle-ci. Ainsi,

$$\text{Im}(f) = \text{Vect} \left(\begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix}; \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right) = \text{Vect} \left(\begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}; \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right) = \text{Vect}(e_1; e_0 + e_2).$$

Ces deux vecteurs sont clairement non colinéaires; la dimension de l'image (et donc le rang de f) est donc égale à 2. Par le théorème du rang, il suit que

$$\dim(\text{Ker}(f)) = 3 - 2 = 1,$$

en particulier 0 est valeur propre de f .

- (b) On pourrait résoudre $AX = 0$ pour trouver une base de $\text{Ker}(f)$, mais remarquant que $f(e_0) = f(e_2)$, on peut en déduire que $f(e_0 - e_2) = 0$ et que $e_0 - e_2 \in \text{Ker}(f)$. Ce vecteur étant non nul et la dimension du noyau étant déjà connue et égale à 1, il en forme une base.

$$\text{Ker}(f) = \text{Vect}(e_0 - e_2).$$

- (3) (a) Le calcul donne

$$A^3 = \begin{pmatrix} 0 & 4 & 0 \\ 8 & 0 & 8 \\ 0 & 4 & 0 \end{pmatrix} = 4A$$

ce qui permet d'écrire que $A^3 - 4A = 0$ et d'en déduire que le polynôme $X^3 - 4X = X(X^2 - 4)$ est un polynôme annulateur de A .

- (b) Le polynôme a trois racines qui sont 0, 2 et -2 et qui sont donc les valeurs propres **possibles** pour A . On sait déjà que 0 est valeur propre. On vérifie donc pour les deux autres qu'elles le sont en résolvant les équations correspondantes.

- Pour $\lambda = 2$

$$\begin{aligned} AX = 2X &\iff \begin{cases} -2x + y = 0 \\ 2x - 2y + 2z = 0 \\ y - 2z = 0 \end{cases} \\ &\iff \begin{cases} z = x \\ y = 2x \end{cases} \\ &\iff X = \begin{pmatrix} x \\ 2x \\ x \end{pmatrix} = x \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

L'équation a des solutions X non nulles; 2 est bien valeur propre de f et on peut écrire

$$E_2 = \text{Vect}(e_0 + 2e_1 + e_2).$$

- Pour $\lambda = -2$

$$\begin{aligned}
 AX = -2X &\iff \begin{cases} 2x + y = 0 \\ 2x + 2y + 2z = 0 \\ y + 2z = 0 \end{cases} \\
 &\iff \begin{cases} z = x \\ y = -2x \end{cases} \\
 &\iff X = \begin{pmatrix} x \\ -2x \\ x \end{pmatrix} = x \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 1 \end{pmatrix}
 \end{aligned}$$

L'équation a des solutions X non nulles; -2 est bien valeur propre de f et on peut écrire

$$E_{-2} = \text{Vect}(e_0 - 2e_1 + e_2).$$

Comme f admet trois valeurs propres distinctes, on peut conclure que f est bien diagonalisable.

(c) On voit tout de suite, car on connaît une base de $\text{Im}(f)$,

$$e_0 + 2e_1 + e_2 = 1 \times (e_0 + e_2) + 2 \times e_1 \in \text{Im}(f) \implies E_2 = \text{Vect}(e_0 + 2e_1 + e_2) \subset \text{Im}(f).$$

et

$$e_0 - 2e_1 + e_2 = 1 \times (e_0 + e_2) - 2 \times e_1 \in \text{Im}(f) \implies E_{-2} = \text{Vect}(e_0 - 2e_1 + e_2) \subset \text{Im}(f).$$

Exercice 2

Cet exercice provient aussi du sujet **EDHEC 2011**.

On considère la fonction f définie sur \mathbb{R}^+ par $f(x) = \begin{cases} \frac{2}{x^2} \int_0^x \frac{t}{e^t + 1} dt, & \text{si } x > 0 \\ \frac{1}{2}, & \text{si } x = 0 \end{cases}$.

(1) (a) Par croissance de la fonction exponentielle, si $0 \leq t \leq x$, on a

$$\begin{aligned}
 1 \leq e^t \leq e^x &\implies 2 \leq e^t + 1 \leq e^x + 1 \\
 &\implies \frac{1}{e^x + 1} \leq \frac{1}{e^t + 1} \leq \frac{1}{2}
 \end{aligned}$$

(b) En multipliant par t l'encadrement précédent, on obtient

$$\frac{t}{e^x + 1} \leq \frac{t}{e^t + 1} \leq \frac{t}{2}$$

Par positivité de l'intégrale, il suit que

$$\frac{x^2}{2(e^x + 1)} = \int_0^x \frac{t}{e^x + 1} dt \leq \int_0^x \frac{t dt}{e^t + 1} \leq \int_0^x \frac{t}{2} dt = x^2.$$

En multipliant par $2/x^2$, on a bien

$$\frac{1}{e^x + 1} \leq f(x) \leq \frac{1}{2}.$$

(c) Les deux termes qui encadrent $f(x)$ tendent tous deux vers $1/2$ en 0. Par le théorème des gendarmes,

$$\lim_{x \rightarrow 0^+} f(x) = \frac{1}{2} = f(0),$$

et f est bien continue (à droite) en 0.

(2) (a) La fonction

$$\varphi : t \mapsto \frac{t}{e^t + 1}$$

est continue sur \mathbb{R}_+ . Par le théorème fondamental de l'analyse, la fonction

$$x \mapsto \int_0^x \frac{t}{e^t + 1} dt$$

est alors la primitive de φ qui s'annule en 0. À ce titre, elle est bien sûr \mathcal{C}^1 sur \mathbb{R}_+ . De plus, la fonction

$$x \mapsto \frac{2}{x^2}$$

est aussi \mathcal{C}^1 sur \mathbb{R}_+^* comme multiple de l'inverse d'un polynôme qui ne s'annule pas. Par produit, f est bien de classe \mathcal{C}^1 sur \mathbb{R}_+^* . De plus,

$$\begin{aligned} f'(x) &= -\frac{4}{x^3} \int_0^x \frac{t}{e^t + 1} dt + \frac{2}{x^2} \times \frac{x}{e^x + 1} \\ &= -\frac{4}{x^3} \int_0^x \frac{t}{e^t + 1} dt + \frac{4}{x^3} \times \frac{x^2}{2(e^x + 1)} \\ &= -\frac{4}{x^3} g(x), \end{aligned}$$

où on a posé

$$g(x) = \int_0^x \frac{t}{e^t + 1} dt - \frac{x^2}{2(e^x + 1)}.$$

(b) On commence par dériver g

$$\begin{aligned} g'(x) &= \frac{x}{e^x + 1} - \frac{4x(e^x + 1) - 2x^2 e^x}{4(e^x + 1)^2} \\ &= \frac{4x(e^x + 1) - 4x(e^x + 1) + 4x^2 e^x}{4(e^x + 1)^2} \\ &= \frac{x^2 e^x}{(e^x + 1)^2} \end{aligned}$$

quantité strictement positive sur \mathbb{R}_+^* . Ainsi g est strictement croissante sur \mathbb{R}_+^* . Étant clair que g est continue sur \mathbb{R}_+ (les mêmes arguments que pour le caractère \mathcal{C}^1 de f s'appliquent), g est en fait croissante sur \mathbb{R}_+ . Comme $g(0) = 0$, on peut conclure que $g(x) \geq 0$ pour tout $x \in \mathbb{R}_+$. Il suit alors que

$$\forall x \in \mathbb{R}_+^*, \quad f'(x) = -\frac{4}{x^3} g(x) < 0,$$

et f est (strictement) décroissante sur \mathbb{R}_+ .

(3) (a) Observant que

$$\frac{t}{e^t + 1} \leq 1 \iff e^t + 1 \geq t \iff e^t \geq t - 1$$

on peut par exemple voir que, pour tout $t > 0$

$$e^t = \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{t^k}{k!} > 1 + t > t - 1.$$

(b) Par positivité de l'intégrale, l'inégalité précédente donne

$$0 \leq \int_0^x \frac{t}{e^t + 1} dt \leq \int_0^x dt = x$$

puis, en multipliant par $2/x^2$,

$$0 \leq f(x) \leq \frac{2}{x}.$$

Les deux termes qui encadrent $f(x)$ tendent vers 0 lorsque $x \rightarrow +\infty$, par le théorème des gendarmes, on peut conclure que

$$\lim_{x \rightarrow +\infty} f(x) = 0.$$

Exercice 3

Cet exercice est inspiré du sujet **ESSEC 2009**.

Dans cet exercice, on considère un n -échantillon (X_1, \dots, X_n) d'une variable aléatoire suivant une loi de Poisson de paramètre θ inconnu ($\theta \in]0, +\infty[$). On souhaite estimer le paramètre $\exp(-\theta)$.

On note, pour $k \in \llbracket 1; n \rrbracket$, $S_k = \sum_{i=1}^k X_i$, puis on définit, pour tout $i \in \llbracket 1; n \rrbracket$, la variable aléatoire Y_i par

$$Y_i = \begin{cases} 1, & \text{si } X_i = 0 \\ 0, & \text{sinon} \end{cases}, \quad \text{et on note } \bar{Y}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Y_i.$$

- (1) D'après le cours, la somme de variables indépendantes suivant des loi de Poisson est encore une loi de Poisson dont le paramètre est égal à la somme des paramètres des variables sommées. Ainsi,

$$S_k \hookrightarrow \mathcal{P}(k\theta).$$

Chaque variable Y_i est clairement une variable de Bernoulli dont le paramètre est

$$P(Y_i = 1) = P(X_i = 0) = e^{-\theta}.$$

- (2) Toujours d'après le cours, $n\bar{Y}_n$ est une somme de variables de Bernoulli indépendantes et de même paramètre, c'est donc une loi binomiale

$$n\bar{Y}_n \hookrightarrow \mathcal{B}(n, e^{-\theta}).$$

Il suit que

$$E(n\bar{Y}_n) = ne^{-\theta},$$

puis, par linéarité de l'espérance

$$E(\bar{Y}_n) = e^{-\theta},$$

et \bar{Y}_n est bien un estimateur (en tant que fonction de l'échantillon et qui ne dépend pas de θ) sans biais de $e^{-\theta}$.

- (3) L'estimateur étant sans biais, son risque quadratique est égal à sa variance. On a alors, d'après les formules du cours sur la variance d'une binomiale et avec les propriétés de la variance,

$$\begin{aligned} r(\bar{Y}_n) &= V(\bar{Y}_n) = V\left(\frac{1}{n} \times n\bar{Y}_n\right) \\ &= \frac{1}{n^2} V(n\bar{Y}_n) = \frac{ne^{-\theta}(1-e^{-\theta})}{n^2} \\ &= \frac{e^{-\theta}(1-e^{-\theta})}{n}. \end{aligned}$$

Le risque quadratique de \bar{Y}_n tend vers 0: c'est donc bien un estimateur convergent de $e^{-\theta}$.

- (4) On utilise la définition de probabilité conditionnelle

$$\begin{aligned} P_{[S_n=j]}(X_1 = 0) &= \frac{P(S_n = j \cap X_1 = 0)}{P(S_n = j)} \\ &= \frac{P(X_1 = 0 \cap \sum_{i=2}^n X_i = j)}{P(S_n = j)} \end{aligned}$$

Or, par le lemme des coalition, X_1 et $\sum_{i=2}^n X_i$ sont indépendantes, et, pour la même raison que précédemment,

$$\sum_{i=2}^n X_i \hookrightarrow \mathcal{P}((n-1)\theta).$$

Il suit que

$$\begin{aligned} P_{[S_n=j]}(X_1 = 0) &= \frac{P(X_1 = 0)P(\sum_{i=2}^n X_i = j)}{P(S_n = j)} \\ &= \frac{e^{-\theta} e^{-(n-1)\theta} \frac{((n-1)\theta)^j}{j!}}{e^{-n\theta} \frac{(n\theta)^j}{j!}} \\ &= \frac{(n-1)^j}{n^j} = \left(\frac{n-1}{n}\right)^j \\ &= \left(1 - \frac{1}{n}\right)^j, \end{aligned}$$

ce qu'on voulait.

On introduit alors, pour $n \in \mathbb{N}^*$, l'estimateur $T_n = \left(1 - \frac{1}{n}\right)^{S_n}$.

- (5) D'après le théorème de transfert,

$$T_n \text{ admet une espérance} \iff \sum_{k \geq 0} \left(1 - \frac{1}{n}\right)^k P(S_n = k) \text{ converge.}$$

Or,

$$\begin{aligned} \left(1 - \frac{1}{n}\right)^k P(S_n = k) &= \left(1 - \frac{1}{n}\right)^k e^{-n\theta} \frac{(n\theta)^k}{k!} \\ &= e^{-n\theta} \left[\left(1 - \frac{1}{n}\right) n\theta \right]^k \times \frac{1}{k!} \end{aligned}$$

et on reconnaît le multiple du terme général d'une série exponentielle convergence de paramètre

$$\left(1 - \frac{1}{n}\right) n\theta.$$

Ainsi, T_n admet une espérance et

$$\begin{aligned} E(T_n) &= e^{-n\theta} \sum_{k=0}^{+\infty} \left[\left(1 - \frac{1}{n}\right) n\theta \right]^k \times \frac{1}{k!} \\ &= e^{-n\theta} \exp \left(\left(1 - \frac{1}{n}\right) n\theta \right) \\ &= \exp(-\theta), \end{aligned}$$

et T_n est encore un estimateur sans biais de $\exp(-\theta)$.

(6) Toujours d'après le théorème de transfert,

$$\begin{aligned} T_n \text{ admet une variance} &\iff T_n^2 \text{ admet une espérance} \\ &\iff \sum_{k \geq 0} \left(1 - \frac{1}{n}\right)^{2k} P(S_n = k) \text{ converge.} \end{aligned}$$

C'est encore une série exponentielle, cette fois de paramètre

$$\left(1 - \frac{1}{n}\right)^2 n\theta.$$

Ainsi T_n admet une variance, son moment d'ordre 2 vaut

$$\begin{aligned} E(T_n^2) &= \exp(-n\theta) \exp \left(\left(1 - \frac{1}{n}\right)^2 n\theta \right) \\ &= \exp \left(-2\theta + \frac{\theta}{n} \right) \end{aligned}$$

Par la formule de König-Huyguens, on obtient alors

$$\begin{aligned} V(T_n) &= E(T_n^2) - E(T_n)^2 \\ &= \exp \left(-2\theta + \frac{\theta}{n} \right) - \exp(-\theta)^2 \\ &= \exp(-2\theta) \left(\exp \left(\frac{\theta}{n} \right) - 1 \right). \end{aligned}$$

Comme $\theta/n \rightarrow 0$, $e^{\theta/n} - 1 \rightarrow 0$ et $V(T_n) \rightarrow 0$. Comme T_n est un estimateur sans biais de $e^{-\theta}$, son risque quadratique est égal à sa variance et tend donc vers 0; c'est encore un estimateur convergent.

(7) On souhaite comparer les performances de \bar{Y}_n et T_n en tant qu'estimateurs de $\exp(-\theta)$.

(a) La fonction exponentielle est de classe \mathcal{C}^1 sur \mathbb{R} et *a fortiori* sur $[0; \theta]$. Sa dérivée est encore la fonction exponentielle qui admet pour minimum 1 et pour maximum $\exp(\theta)$ sur $[0; \theta]$. Ainsi, par l'inégalité des accroissements finis sur ce même intervalle

$$1 \times (\theta - 0) \leq \exp(\theta) - \exp(0) \leq e^\theta(\theta - 0)$$

ou encore

$$\theta \leq e^\theta - 1 \leq e^\theta \theta.$$

En divisant par $\theta > 0$, on a bien

$$1 \leq \frac{\exp(\theta) - 1}{\theta} \leq \exp(\theta).$$

- (b) La fonction h (dont la variable est t et pas θ , attention!) est bien dérivable sur $[0; 1]$ comme combinaison de fonctions usuelles dérivables sur ce même intervalle. Pour $t \in [0; 1]$, on a

$$h'(t) = e^\theta - 1 - \theta e^{t\theta} = \theta \left(\frac{e^\theta - 1}{\theta} - e^{t\theta} \right)$$

On a donc

$$h'(t) \geq 0 \iff t \leq \frac{1}{\theta} \ln \left(\frac{e^\theta - 1}{\theta} \right) = t_0$$

(Observons que l'inégalité du (a) permet de voir que

$$t_0 \leq \frac{1}{\theta} \ln(e^\theta) = 1$$

et donc $t_0 \in [0; 1]$). Notant

$$M = h(t_0) = h \left(\frac{1}{\theta} \ln \left(\frac{e^\theta - 1}{\theta} \right) \right),$$

on a les variations de h

t	0	t_0	1
$h'(t)$		+	0
			-
h			
	0	M	0

En particulier, pour tout $t \in [0; 1]$,

$$h(t) \geq 0.$$

- (c) En utilisant l'inégalité précédente avec $t = 1/n$, on obtient

$$\frac{e^\theta}{n} + \left(1 - \frac{1}{n}\right) - \exp\left(\frac{\theta}{n}\right) \geq 0 \iff \exp\left(\frac{\theta}{n}\right) \leq \frac{e^\theta}{n} + \left(1 - \frac{1}{n}\right) = \frac{\exp(\theta)}{n} + \frac{n-1}{n},$$

ce qu'on voulait.

- (d) L'estimateur le plus performant est celui au risque quadratique le plus petit. On a

$$r(\bar{Y}_n) = \frac{e^{-\theta}(1 - e^{-\theta})}{n}, \quad r(T_n) = \exp(-2\theta) \left(\exp\left(\frac{\theta}{n}\right) - 1 \right).$$

D'après ce qui précède,

$$\exp\left(\frac{\theta}{n}\right) - 1 \leq \frac{\exp(\theta)}{n} + \frac{n-1}{n} - 1 = \frac{\exp(\theta)}{n} - \frac{1}{n} = \frac{\exp(\theta) - 1}{n}.$$

Mais alors

$$r(T_n) = e^{-2\theta} \left(\exp\left(\frac{\theta}{n}\right) - 1 \right) \leq e^{-\theta} e^{-\theta} \left(\frac{\exp(\theta) - 1}{n} \right) = \frac{e^{-\theta}(1 - e^{-\theta})}{n} = r(\bar{Y}_n)$$

et T_n est donc plus performant que \bar{Y}_n .

(8) Simulation informatique.

- (a) Il faut dans les deux cas générer une matrice aléatoire X dont chaque coefficient est la réalisation d'une variable de loi de Poisson de paramètre θ . Il manque donc à chaque fois

`X=grand(m, n, 'poi', theta)`

- (b) Il est clair qu'il s'agit de réalisation des estimateurs \bar{Y}_n et T_n . Reste à savoir qui est qui. Déjà, les valeurs semblent se concentrer autour de la ligne en rouge qui est la droite d'équation $y = e^{-2}$ or les deux estimateurs sont censés donner des estimations de $e^{-\theta}$, on peut donc penser que $\theta = 2$. Les losanges sont moins dispersés que les + laissant penser qu'ils représentent le meilleur estimateur, à savoir T_n . Ce qui donne:

```
n=1000; m=25
theta=2
M=estimateur1(theta, m, n)
T=estimateur2(theta, m, n)
plot2d(M, style=-1) //-1 donne des +
plot2d(T, style=-4) //-4 donne des losanges
plot2d(0:m, exp(-2)*ones(1, m+1), style=5) //5 donne une ligne brisée rouge
```

Problème

Partie I - Formule de sommation par parties et critère d'Abel

Soient (a_n) et (b_n) deux suites. On note,

$$B_n = \sum_{k=1}^n b_k \quad \text{et} \quad S_n = \sum_{k=1}^n a_k b_k.$$

- (1) L'idée principale de cette question est d'observer que

$$b_k = B_k - B_{k-1}, \quad k \geq 2.$$

et que $b_1 = B_1$. Ainsi,

$$\begin{aligned} S_n = \sum_{k=1}^n a_k b_k &= a_1 b_1 + \sum_{k=2}^n a_k (B_k - B_{k-1}) \\ &= a_1 B_1 + \sum_{k=2}^n a_k B_k - \sum_{k=2}^n a_k B_{k-1} \\ &= \sum_{k=1}^n a_k B_k - \sum_{k=1}^{n-1} a_{k+1} B_k \quad (\text{changement d'indice}) \\ &= a_{n+1} B_n - \sum_{k=1}^n B_k (a_k - a_{k+1}), \end{aligned}$$

ce qui est bien la formule attendue.

- (2) Supposons donc que

- ★ La suite (a_n) tend vers 0;
- ★ la suite (B_n) est bornée;
- ★ la série $\sum (a_{k+1} - a_k)$ converge absolument.

On peut alors déduire que

- la suite $(a_n B_n)$ converge vers 0. En effet, comme (B_n) est bornée, il existe $M \geq 0$ tel que, pour tout $n \in \mathbb{N}$, $|B_n| \leq M$. Il suit que, pour tout $n \in \mathbb{N}$

$$-M a_n \leq a_n B_n \leq M a_n$$

et par le théorème des gendarmes, $a_n B_n$ tend bien vers 0;

- La série $\sum B_k(a_k - a_{k+1})$ converge (absolument). En effet,

$$|B_k(a_k - a_{k+1})| \leq M|a_{k+1} - a_k|$$

et comme par hypothèse la série $\sum(a_k - a_{k+1})$ converge absolument, le critère de comparaison pour les séries à termes positifs permet d'affirmer que la série $\sum B_k(a_k - a_{k+1})$ converge absolument et donc converge.

Ainsi, la somme partielle S_n admet une limite finie, ce qui est la définition d'une série convergente.

Partie II - Semi-convergence d'une série par le critère d'Abel

On considère la série $\sum (-1)^n \sqrt{n} \ln\left(\frac{n+2}{n}\right)$.

- (3) On énonce les formules des DL en 0, à l'ordre 2, qu'on connaît sur le bout des doigts:

$$\ln(1+u) = u - \frac{u^2}{2} + o(u^2), \quad \text{et} \quad \sqrt{1+u} = 1 + \frac{u}{2} - \frac{u^2}{8} + o(u^2).$$

- (4) On commence par réécrire la quantité dans le log.

$$\begin{aligned} a_n &= \sqrt{n} \ln\left(\frac{n+2}{n}\right) \\ &= \sqrt{n} \ln\left(1 + \frac{2}{n}\right) \\ &= \sqrt{n} \left(\frac{2}{n} - \frac{2}{n^2} + o\left(\frac{1}{n^2}\right)\right) \\ &= \frac{2\sqrt{n}}{n} + o\left(\frac{\sqrt{n}}{n}\right) \\ &\sim \frac{2}{\sqrt{n}}, \quad n \rightarrow +\infty. \end{aligned}$$

- (5) Comme

$$\left|(-1)^n \sqrt{n} \ln\left(\frac{n+2}{n}\right)\right| = a_n \sim \frac{2}{\sqrt{n}}, \quad n \rightarrow +\infty,$$

le critère d'équivalence (en comparaison à une série de Riemann divergente) permet d'affirmer que la série ne converge pas absolument.

- (6) On utilise les DL rappelés ci-dessus.

$$\begin{aligned} a_n - a_{n+1} &= \sqrt{n} \ln\left(1 + \frac{2}{n}\right) - \sqrt{n+1} \ln\left(1 + \frac{2}{n+1}\right) \\ &= \sqrt{n} \left(\ln\left(1 + \frac{2}{n}\right) - \sqrt{1 + \frac{1}{n}} \ln\left(1 + \frac{2}{n+1}\right)\right) \\ &= \sqrt{n} \left(\frac{2}{n} + \frac{2}{n^2} + o\left(\frac{1}{n^2}\right) - \left(1 + \frac{1}{2n} - \frac{1}{8n^2} + o\left(\frac{1}{n^2}\right)\right) \left(\frac{2}{n+1} - \frac{2}{(n+1)^2} + o\left(\frac{1}{n^2}\right)\right)\right) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
a_n - a_{n+1} &= \sqrt{n} \left(\frac{2}{n} - \frac{2}{n^2} - \frac{1}{n(n+1)} - \frac{2}{n+1} + \frac{2}{(n+1)^2} + o\left(\frac{1}{n^2}\right) \right) \\
&= \sqrt{n} \left(\frac{2}{n(n+1)} - \frac{1}{n(n+1)} + \frac{2n^2 - 2(n+1)^2}{n^2(n+1)^2} + o\left(\frac{1}{n^2}\right) \right) \\
&= \sqrt{n} \left(\frac{1}{n(n+1)} + \frac{2-4n}{n^2(n+1)^2} + o\left(\frac{1}{n^2}\right) \right) \\
&= \sqrt{n} \left(\frac{1}{n(n+1)} + o\left(\frac{1}{n^2}\right) \right) \\
&\underset{n \rightarrow +\infty}{\sim} \frac{\sqrt{n}}{n^2} = \frac{1}{n\sqrt{n}}
\end{aligned}$$

(7) On vérifie que les hypothèses du critères sont bien satisfaites:

- Comme $a_n \sim 2/\sqrt{n}$, on a bien que $a_n \rightarrow 0$;
- La suite (B_n) est bornée. En effet

$$B_n = \sum_{k=1}^n (-1)^k = \begin{cases} 0, & \text{si } n \text{ est pair} \\ 1, & \text{sinon.} \end{cases}$$

Donc $|B_n| \leq 1$;

- La série $\sum (a_k - a_{k+1})$ converge absolument. En effet,

$$|a_k - a_{k+1}| = a_k - a_{k+1} \sim \frac{1}{k\sqrt{k}}$$

et par équivalence avec une série de Riemann convergente, on a bien la convergence.

Tous les critères sont satisfaits, la série considérée converge.

Partie III - Partie entière et partie décimale d'une variable gaussienne

On dit qu'une variable aléatoire à valeurs dans \mathbb{Z} admet une espérance si et seulement si **les deux** séries de termes généraux respectifs $nP(X = n)$ et $nP(X = -n)$ convergent. Dans ce cas,

$$E(X) = \lim_{n \rightarrow +\infty} \sum_{k=1}^n kP(X = k) - \lim_{n \rightarrow +\infty} \sum_{k=1}^n kP(X = -k).$$

Soit T une variable aléatoire normale centrée réduite, on pose $X = \lfloor T \rfloor$ et $Y = T - X$. Dans toute cette partie, on note Φ la fonction de répartition de T . On donne

$$\Phi\left(\frac{1}{2}\right) \simeq 0.6915, \quad \text{et} \quad \Phi(1) \simeq 0.8413.$$

(8) T prend ses valeurs dans \mathbb{R} tout entier donc $X = \lfloor T \rfloor$ prend ses valeurs dans \mathbb{Z} . Soit $k \in \mathbb{Z}$

$$\begin{aligned}
P(X = k) &= P(\lfloor T \rfloor = k) = P(k \leq T < k+1) \\
&= P(T < k+1) - P(T < k) \\
&= \Phi(k+1) - \Phi(k).
\end{aligned}$$

(9) Soit $x \in \mathbb{R}$. D'après les propriétés de symétrie de la densité de T , on sait que

$$\Phi(-x) = P(T \leq -x) = P(T \geq x) = 1 - P(T < x) = 1 - \Phi(x).$$

Soit alors $k \in \mathbb{Z}$, d'après la question précédente,

$$P(X = -k) = \Phi(-k+1) - \Phi(-k) = 1 - \Phi(k-1) - 1 + \Phi(k) = \Phi(k) - \Phi(k-1) = P(X = k-1).$$

(10) Soit $k \in \mathbb{N}$. On sait que Φ est de classe \mathcal{C}^1 sur \mathbb{R} et *a fortiori* sur $[k; k+1]$. On a de plus,

$$\forall x \in [k, k+1], \quad |\Phi'(x)| = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2} \leq \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-k^2/2}.$$

Ainsi, par l'inégalité des accroissements finis, on obtient bien

$$\Phi(k+1) - \Phi(k) = |\Phi(k+1) - \Phi(k)| \leq \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-k^2/2} |k+1 - k| = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-k^2/2}.$$

(11) Pour que cette espérance existe, il faut que les deux séries de termes généraux respectifs $kP(X = k)$ et $kP(X = -k)$ convergent.

- D'après la question précédente

$$0 \leq kP(X = k) = k(\Phi(k+1) - \Phi(k)) \leq \frac{1}{\sqrt{2\pi}} k e^{-k^2/2}.$$

Or, il est relativement clair, par croissance comparée, que

$$k e^{-k^2/2} = o\left(\frac{1}{k^2}\right), \quad k \rightarrow +\infty.$$

Par comparaison (pour des séries à termes positifs) par négligeabilité à une série de Riemann convergente, on peut conclure à la convergence de la première série, de terme général $kP(X = k)$.

- D'autre part, avec ce qui précède,

$$0 \leq kP(X = -k) = kP(X = k-1) = k(\Phi(k) - \Phi(k-1)) \leq \frac{1}{\sqrt{2\pi}} k e^{-(k-1)^2/2}.$$

Pour le même argument que précédemment, on a à nouveau convergence de la série de terme général $kP(X = -k)$.

On peut donc conclure que $E(X)$ existe.

(12) (a) On reprend les notations de la Question (1) de la Partie I, en posant

$$B_k = k, \quad a_k = P(X = k-1),$$

(avec évidemment $b_k = 1$), ce qui donne

$$\begin{aligned} \sum_{k=1}^n k(P(X = k) - P(X = -k)) &= \sum_{k=1}^n k(P(X = k) - P(X = k-1)) = \sum_{k=1}^n B_k(a_{k+1} - a_k) \\ &= a_{n+1}B_n - S_n = nP(X = n) - \sum_{k=1}^n P(X = k-1) \\ &= n(\Phi(n+1) - \Phi(n)) - \sum_{k=1}^n (\Phi(k) - \Phi(k-1)) \\ &= n(\Phi(n+1) - \Phi(n)) - \Phi(n) + \Phi(0) \quad (\text{par télescopage}), \end{aligned}$$

ce qui est bien la formule attendue.

$$\sum_{k=1}^n k(P(X = k) - P(X = -k)) = n(\Phi(n+1) - \Phi(n)) + \Phi(0) - \Phi(n).$$

(b) Par l'inégalité obtenue à la Question (10), on a

$$0 \leq n(\Phi(n+1) - \Phi(n)) \leq \frac{1}{\sqrt{2\pi}} n e^{-n^2/2}$$

Or, toujours par croissance comparé, $ne^{-n^2/2} \rightarrow 0$. Par le théorème des gendarmes, il suit que

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} n(\Phi(n+1) - \Phi(n)) = 0$$

puis que

$$\begin{aligned} E(X) &= \lim_{n \rightarrow +\infty} \sum_{k=1}^n k(P(X=k) - P(X=-k)) \\ &= \Phi(0) - \lim_{n \rightarrow +\infty} \Phi(n) = \Phi(0) - 1 \\ &= \frac{1}{2} - 1 = -\frac{1}{2}. \end{aligned}$$

- (13) L'écart entre un nombre réel et sa partie entière est un nombre réel de $[0; 1[$ donc $Y(\Omega) = [0; 1[$. Notamment, si $y < 0$, alors $F_Y(y) = 0$ et si $y \geq 1$, $F_Y(y) = 1$. Soit alors $y \in [0; 1[$, par la formule des probabilités totales appliquées au s.c.e $\{X = k\} : \in \mathbb{Z}\}$, on a

$$\begin{aligned} F_Y(y) &= P(Y \leq y) = P(T - X \leq y) \\ &= \sum_{k=0}^{+\infty} P(T - X \leq y \cap X = k) + \sum_{k=1}^{+\infty} P(T - X \leq y \cap X = -k) \\ &= \sum_{k=0}^{+\infty} P(k \leq T \leq k + y) + \sum_{k=1}^{+\infty} P(-k \leq T \leq -k + y) \\ &= \sum_{k=0}^{+\infty} (\Phi(k + y) - \Phi(k)) + \sum_{k=1}^{+\infty} (\Phi(-k + y) - \Phi(-k)) \\ &= \sum_{k=0}^{+\infty} (\Phi(k + y) - \Phi(k)) + \sum_{k=1}^{+\infty} (\Phi(k) - \Phi(k - y)) \\ &= \Phi(y) - \Phi(0) + \sum_{k=1}^{+\infty} (\Phi(k + y) - \Phi(k - y)) \end{aligned}$$

où l'opération sur les sommes est bien licite :

$$\begin{aligned} \sum_{k=1}^{+\infty} (\Phi(k + y) - \Phi(k)) + \sum_{k=1}^{+\infty} (\Phi(k) - \Phi(k - y)) &= \lim_{n \rightarrow +\infty} \sum_{k=1}^n (\Phi(k + y) - \Phi(k)) + \lim_{n \rightarrow +\infty} \sum_{k=1}^n (\Phi(k) - \Phi(k - y)) \\ &= \lim_{n \rightarrow +\infty} \sum_{k=1}^n (\Phi(k + y) - \Phi(k)) + \sum_{k=1}^n (\Phi(k) - \Phi(k - y)) \\ &= \lim_{n \rightarrow +\infty} \sum_{k=1}^n (\Phi(k + y) - \Phi(k) + \Phi(k) - \Phi(k - y)) \\ &= \lim_{n \rightarrow +\infty} \sum_{k=1}^n (\Phi(k + y) - \Phi(k - y)) \\ &= \sum_{k=1}^{+\infty} (\Phi(k + y) - \Phi(k - y)), \end{aligned}$$

car la série de terme général $\Phi(k + y) - \Phi(k - y)$ est bien convergente (on peut encore utiliser l'inégalité des accroissements finis pour majorer par une exponentielle elle-même négligeable devant $1/k^2$). On attendait pas autant de rigueur pour cette question. Au final, on a bien

montré que

$$\forall y \in [0, 1[, \quad F_Y(y) = \Phi(y) - \frac{1}{2} + \sum_{k=1}^{+\infty} (\Phi(k+y) - \Phi(k-y)).$$

(14) (a) On propose le programme suivant, sans ambiguïté

```
function U=sampleY(N)
    T=grand(1, N, 'nor', 0, 1)
    X=floor(T)
    U=T-X
endfunction
```

(b) On observe qu'environ la moitié de l'effectif est réparti dans chacune des deux classes (la moitié entre 0 et 1/2 et l'autre moitié entre 1/2 et 1). On peut alors notamment conjecturer que

$$F_Y\left(\frac{1}{2}\right) = \frac{1}{2}.$$

(15) Comme $k - 1/2 = k - 1 + 1/2$, on a en particulier

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

faisant apparaître le terme d'une somme télescopique. Il suit que

$$\begin{aligned} F_Y\left(\frac{1}{2}\right) &= \Phi\left(\frac{1}{2}\right) - \frac{1}{2} + \sum_{k=1}^{+\infty} \left(\Phi\left(k + \frac{1}{2}\right) - \Phi\left(k - \frac{1}{2}\right)\right) \\ &= \Phi\left(\frac{1}{2}\right) - \frac{1}{2} + \sum_{k=1}^{+\infty} \left(\Phi\left(k + \frac{1}{2}\right) - \Phi\left(k - 1 + \frac{1}{2}\right)\right) \\ &= \Phi\left(\frac{1}{2}\right) - \frac{1}{2} + \lim_{n \rightarrow +\infty} \left(\Phi\left(n + \frac{1}{2}\right) - \Phi\left(\frac{1}{2}\right)\right) \\ &= \frac{1}{2}, \end{aligned}$$

ce qui est bien le résultat conjecturé.

(16) Commençons par calculer. D'une part,

$$\begin{aligned} P\left([X = 0] \cap [Y \leq \frac{1}{2}]\right) &= P\left(0 \leq T \leq \frac{1}{2}\right) \\ &= \Phi\left(\frac{1}{2}\right) - \Phi(0) \\ &\simeq 0.1915 \end{aligned}$$

D'autre part,

$$\begin{aligned} P(X = 0)P\left(Y \leq \frac{1}{2}\right) &= P(0 \leq T < 1)F_Y\left(\frac{1}{2}\right) \\ &= (\Phi(1) - \Phi(0)) \times \frac{1}{2} \\ &\simeq 0.17065 \end{aligned}$$

Ainsi,

$$P\left([X = 0] \cap [Y \leq \frac{1}{2}]\right) \neq P(X = 0)P\left(Y \leq \frac{1}{2}\right)$$

et les variables X et Y ne sont pas indépendantes.