

Devoir 06

Variables à densité, séries, variance, covariance
Dernier carat !! Vendredi 22/12/2023

Exercice I

Toutes les variables aléatoires du texte sont définies sur un certain espace probabilisé $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$. On notera $\mathbb{E}(X)$, resp. $\mathbb{V}(X)$, l'espérance, resp. la variance d'une variable aléatoire réelle X lorsque celle-ci existe.

Soit a un nombre réel strictement supérieur à 1 et $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ la fonction définie par

$$\forall x \in \mathbb{R}, f(x) = \frac{a}{x^{a+1}} \mathbb{1}_{\{x \geq 1\}} = \begin{cases} \frac{a}{x^{a+1}} & \text{si } x \geq 1 \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

1. Donner l'allure du graphe de f et montrer que f est une densité de probabilité.

On suppose maintenant que X est une variable aléatoire réelle de densité f .

2.a. Donner un intervalle $I \subset \mathbb{R}$, suffisamment restreint tel que $\mathbb{P}(X \in I) = 1$. Montrer que X admet une espérance et donner sa valeur.

2.b. A quelle condition sur a , X admet-elle une variance? Donner sa valeur lorsque cette condition est remplie.

3.a. Déterminer F_X , la fonction de répartition de X .

3.b. Résoudre l'équation $F_X(x) = \frac{1}{2}$ d'inconnue $x \in \mathbb{R}$.

3.c. La fonction Python `np.random.rand()` retourne un nombre réel aléatoire tiré suivant la loi uniforme sur $]0, 1[$. En utilisant cette fonction, construire une fonction Python `X(a)` retournant un nombre réel aléatoire tiré suivant la loi de X . On spécifiera la valeur de a en paramètre.

4. On fixe $a > 1$ et on considère, pour $n \in \mathbb{N}$, $n \geq 2$, une famille X_1, \dots, X_n de variables aléatoires indépendantes de même loi que X . On pose alors

$$T_n = \min(X_1, \dots, X_n)$$

4.a. Montrer que T_n est une variable aléatoire réelle à densité et déterminer la loi de T_n .

4.b. T_n admet-elle une espérance? Quelle est sa valeur?

4.c. A quelle condition sur a et n , T_n admet-elle une variance? Quelle est alors sa valeur?

4.d. Proposer deux fonctions Python `T1(n, a)` et `T2(n, a)` permettant de tirer au sort un nombre réel en suivant la loi de T_n . n et a sont les paramètres n et a du texte. Les deux fonctions doivent être construites sur des principes différents.

5. On pose $Z = \ln(X)$.

5.a. Donner un intervalle $J \subset \mathbb{R}$, suffisamment restreint tel que $\mathbb{P}(Z \in J) = 1$. Déterminer la loi de Z .

5.b. Donner l'espérance et la variance de Z .

6. Soient X_1 et X_2 deux variables indépendantes suivant la loi de X , $Z_1 = \ln X_1$, $Z_2 = \ln X_2$.

6.a. Donner une densité de $W = Z_1 + Z_2$. On rappelle que si U et V sont deux variables aléatoires réelles indépendantes de densités respectives f_U et f_V alors leur somme W est une variable aléatoire réelle ayant pour densité f_W définie par

$$\forall w \in \mathbb{R}, f_W(w) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_U(u) f_V(w-u) du$$

6.b. En déduire qu'une densité de $P = X_1 \cdot X_2$ est donnée par

$$\forall p \in \mathbb{R}, f_P(p) = a^2 \frac{\ln(p)}{p^{a+1}} \mathbb{1}_{\{p \geq 1\}}$$

6.c. Quelle est l'espérance de P ?

6.d. Quelle est sa variance dans le cas $a > 2$?

6.e. Ecrire une fonction Python $P(a)$ permettant de tirer au sort un nombre réel en suivant la loi de P . a est le paramètre a .

Exercice II

Une série convergente et équivalent de la suite des restes

On considère la série $\sum_{k \geq 1} \frac{\ln k}{k^2}$ de terme général $u_k = \frac{\ln k}{k^2}, k \geq 1$. On note, pour $n \geq 1$,

$$\forall n \in \mathbb{N}^*, S_n = \sum_{k=1}^n \frac{\ln k}{k^2}$$

1. Etude de la nature de la suite $(S_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$.

1.a. Dresser le tableau de variation de la fonction $x \mapsto \frac{\ln x}{x^2}$. On vérifiera notamment que cette fonction est décroissante sur $[3, +\infty[$.

1.b. En déduire que pour tout entier k supérieur ou égal à 4, on a :

$$\int_k^{k+1} \frac{\ln(x)}{x^2} dx \leq u_k = \frac{\ln k}{k^2} \leq \int_{k-1}^k \frac{\ln(x)}{x^2} dx$$

1.c. Après avoir calculé la dérivée de $x \mapsto \frac{\ln x}{x}$, déterminer une primitive sur $]0, +\infty[$ de $x \mapsto \frac{\ln x}{x^2}$. Montrer que l'intégrale $\int_3^{+\infty} \frac{\ln x}{x^2} dx$ est convergente.

1.d. En déduire l'existence d'une constante réelle positive A telle que, pour tout entier naturel n supérieur ou égal à 1, on ait :

$$0 \leq S_n \leq A$$

1.e. Démontrer la convergence de la série $\sum_{k \geq 1} \frac{\ln k}{k^2}$.

On note $S = \sum_{k=1}^{+\infty} \frac{\ln k}{k^2}$ sa somme.

2. Recherche d'un équivalent de $S - S_n$.

2.a. Quelle est la limite de la suite $(S - S_n)_{n \geq 1}$? Montrer que pour un entier naturel $n \geq 1$,

$$S - S_n = \sum_{k=n+1}^{+\infty} \frac{\ln k}{k^2}$$

2.b. Montrer que $\frac{\ln(n+1)}{n+1} \sim_{n \rightarrow +\infty} \frac{\ln(n)}{n}$.

2.c. Montrer, en utilisant la famille d'inégalités exhibée en 1.b, que pour tout entier naturel $n \geq 3$,

$$\frac{\ln(n+1)}{n+1} + \frac{1}{n+1} \leq S - S_n \leq \frac{\ln(n)}{n} + \frac{1}{n}$$

2.d. En déduire l'équivalent

$$S - S_n \sim_{n \rightarrow +\infty} \frac{\ln n}{n}$$

Exercice III

Le but de cet exercice est de montrer l'égalité

$$\forall x \in]-1, +1[, \sum_{n=1}^{+\infty} \frac{x^n}{n} = -\ln(1-x)$$

1. Montrer que pour $x \in]-1, +1[$ fixé, la série $\sum_{n \geq 1} \frac{x^n}{n}$ est absolument convergente et convergente.
2. **Une formule de TAYLOR.** Soit $g : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction de classe \mathcal{C}^∞ .
- 2.a. Justifier que $g(1) - g(0) = \int_0^1 g'(t) dt$ et montrer, par une intégration par parties judicieuse, que

$$g(1) = g(0) + g'(0) + \int_0^1 (1-t) \cdot g''(t) dt$$

- 2.b. Montrer, par récurrence sur N , que

$$\forall N \in \mathbb{N}^*, g(1) = \sum_{n=0}^N \frac{g^{(n)}(0)}{n!} + \frac{1}{N!} \int_0^1 (1-t)^N \cdot g^{(N+1)}(t) dt$$

où $g^{(n)}$ désigne la dérivée n -ième de g .

3. On note $f :]-1, +1[\rightarrow \mathbb{R}$ la fonction définie par : $\forall x \in]-1, +1[, f(x) = -\ln(1-x)$.
- 3.a. Justifier que f est de classe \mathcal{C}^∞ sur $]-1, +1[$ et donner, pour $n \in \mathbb{N}^*, x \in]-1, +1[$, une formule pour $f^{(n)}(x)$.
- 3.b. Soit $x \in]-1, +1[$ fixé. On définit $g : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$ par : $\forall t \in [0, 1], g(t) = f(tx)$
Justifier que g est de classe \mathcal{C}^∞ sur $[0, 1]$ et montrer que

$$\forall n \in \mathbb{N}^*, \forall t \in [0, 1], g^{(n)}(t) = f^{(n)}(tx) \cdot x^n = (n-1)! \frac{x^n}{(1-tx)^n}$$

4. Soit $x \in]-1, +1[$ fixé.
- 4.a. Soit $N \in \mathbb{N}^*$. Dédurre des questions précédentes que

$$f(x) - \sum_{n=1}^N \frac{x^n}{n} = x^{N+1} \int_0^1 \frac{(1-t)^N}{(1-tx)^{N+1}} dt$$

- 4.b. Démontrer que

$$\forall t \in [0, 1], 0 \leq \frac{1-t}{1-tx} \leq 1$$

- 4.c. En déduire que

$$\left| f(x) - \sum_{n=1}^N \frac{x^n}{n} \right| \leq |x|^{N+1} \int_0^1 \frac{1}{1-tx} dt = |x|^N |\ln(1-x)|$$

et conclure quant au but de l'exercice.

5. (Question facultative) Que se passe-t-il si $x = -1$?

Exercice IV

Le but de l'exercice est de proposer une modélisation probabiliste de l'évolution dans le temps de la hauteur d'un lac. La figure 1 montre les hauteurs annuelles moyennes du lac Huron aux Etats-Unis de 1875 à 1972.

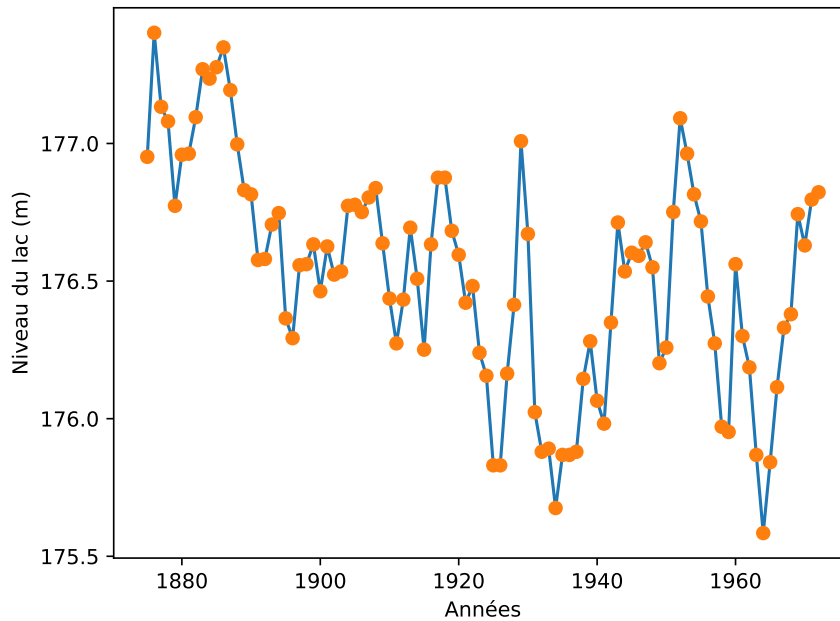


FIGURE 1 – Niveaux annuels du lac Huron exprimés en mètres.

Les variables aléatoires ci-après sont toutes définies sur un même espace probabilisé $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$. On note, sous réserve d'existence, $\mathbb{E}(X)$, resp. $\mathbb{V}(X)$ l'espérance, resp. la variance d'une variable aléatoire réelle X .

On modélise les observations d'un phénomène qui dépend du temps comme des réalisations de variables aléatoires X_n où n désigne un entier *relatif*.

Par exemple, si on modélise la hauteur d'un lac tel que le lac Huron à l'année n par la variable X_n , le graphique de la figure 1 montre donc les valeurs $(x_{1875}, \dots, x_{1972})$ « données par le hasard » aux variables $(X_{1875}, \dots, X_{1972})$ dans le cas du Lac Huron.

Le point d'indicer par les entiers relatifs est de ne pas fixer d'origine des temps. Les données du lac pour les années de 1900 à 1997 ou pour les années de -340 à -243 sont tenues pour similaires à celles représentées sur le graphe. Cela mène à la notion de *processus stationnaire*, définie ci-après.

On rappelle que la covariance entre deux variables aléatoires réelles X et Y est définie, lorsque ces variables admettent une variance, par l'une des deux formules :

$$\text{Cov}(X, Y) = \mathbb{E}[(X - \mathbb{E}(X)) \cdot (Y - \mathbb{E}(Y))] = \mathbb{E}(X \cdot Y) - \mathbb{E}(X) \cdot \mathbb{E}(Y). \quad (+)$$

On dit que la suite de variables aléatoires $(X_n)_{n \in \mathbb{Z}}$ est un *processus stationnaire* de paramètres μ et γ_X lorsque :

$$\forall n \in \mathbb{Z}, \mathbb{E}(X_n) = \mu \text{ et } \forall n \in \mathbb{Z}, \forall p \in \mathbb{N}, \text{Cov}(X_n, X_{n+p}) = \gamma_X(p),$$

où μ désigne une constante indépendante de n , Cov est définie dans (+) et γ_X est une fonction $\mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}$ indépendante de n .

Partie A Preliminaires

A.1. Si X et Y sont deux variables aléatoires réelles admettant une variance, montrer que

$$\mathbb{V}(X + Y) = \mathbb{V}(X) + \mathbb{V}(Y) + 2\text{Cov}(X, Y) \text{ et } \mathbb{V}(X - Y) = \mathbb{V}(X) + \mathbb{V}(Y) - 2\text{Cov}(X, Y)$$

A.2. Si W_1, \dots, W_n est une famille de n variables aléatoires réelles 2 à 2 non corrélées, *i.e.*

$$\forall i, j \in \{1, \dots, n\}, i \neq j \Rightarrow \text{Cov}(W_i, W_j) = 0,$$

montrer que

$$\mathbb{V}\left(\sum_{i=1}^n W_i\right) = \sum_{i=1}^n \mathbb{V}(W_i)$$

A.3. Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{Z}}$ un processus stationnaire de paramètres μ et γ_X .

A.3.a. Montrer que $\forall n \in \mathbb{Z}, \mathbb{V}(X_n) = \gamma_X(0)$.

A.3.b. Montrer que $\forall n \in \mathbb{Z}, \forall p \in \mathbb{N}, \text{Cov}(X_{n-p}, X_n) = \gamma_X(p)$.

A.3.c. Montrer que $\forall m, n \in \mathbb{Z}, \text{Cov}(X_n, X_m) = \gamma_X(|m - n|)$.

Partie B

B.1. Soient $(Z_n)_{n \in \mathbb{Z}}$ des variables aléatoires réelles indépendantes et identiquement distribuées, *i.e.* ayant toutes même loi, d'espérance m et de variance σ^2 .

B.1.a. Calculer $\text{Cov}(Z_n, Z_{n+p})$ lorsque $p = 0$ et lorsque p est un entier naturel non nul.

B.1.b. $(Z_n)_{n \in \mathbb{Z}}$ est-il un processus stationnaire ?

B.2. On dit qu'un processus stationnaire $(W_n)_{n \in \mathbb{Z}}$ est un bruit blanc d'espérance nulle et de variance σ^2 , ce que l'on note $(W_n) \sim \mathcal{BB}(0, \sigma^2)$ lorsque

$$\forall n \in \mathbb{N}, \mathbb{E}(W_n) = 0, \gamma_W(0) = \sigma^2 \text{ et } \forall p \in \mathbb{N}^*, \gamma_W(p) = 0.$$

On considère à présent une suite, indicée par \mathbb{Z} , $(X_n)_{n \in \mathbb{Z}}$ de variables aléatoires réelles vérifiant :

$$\forall n \in \mathbb{Z}, X_n = W_n + \theta W_{n-1}, \tag{R}$$

où θ est un nombre réel non nul et $(W_n) \sim \mathcal{BB}(0, \sigma^2)$.

B.2.a. Calculer $\mathbb{E}(X_n)$ pour $n \in \mathbb{Z}$.

B.2.b. Calculer, pour $n \in \mathbb{Z}$, $\text{Cov}(X_n, X_{n+p})$ lorsque $p = 0$, $p = 1$ et lorsque p est un entier naturel ≥ 2 .

B.2.c. $(X_n)_{n \in \mathbb{Z}}$ est-il un processus stationnaire ? Si oui, quels sont ses paramètres ?

B.3. Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{Z}}$ un processus stationnaire de paramètres μ et γ_X , solution de l'équation suivante :

$$\forall n \in \mathbb{Z}, X_n - \varphi X_{n-1} = W_n, \tag{*}$$

où φ est un nombre réel non nul tel que : $-1 < \varphi < 1$ et $(W_n) \sim \mathcal{BB}(0, \sigma^2)$.

On suppose de plus que la suite $(\gamma_X(p))_{p \in \mathbb{N}}$ est majorée, en valeur absolue, par une constante Γ .

B.3.a. Pour $n \in \mathbb{Z}$, calculer $\mathbb{E}(X_n)$.

B.3.b. Montrer que pour tout entier relatif n , pour tout entier naturel p ,

$$X_n - \varphi^{p+1} X_{n-(p+1)} = \sum_{k=0}^p \varphi^k W_{n-k} \tag{*\textit{p}}$$

B.3.c. Détermination de la fonction γ_X .

B.3.c.i. En prenant la variance de (\star_p) , montrer que pour tout $p \in \mathbb{N}$

$$(1 + \varphi^{2p+2}) \cdot \gamma_X(0) - 2 \cdot \varphi^{p+1} \gamma_X(p+1) = \sigma^2 \cdot \sum_{k=0}^p \varphi^{2k}.$$

B.3.c.ii. En déduire, par un passage à la limite dûment justifié, que

$$\gamma_X(0) = \frac{\sigma^2}{1 - \varphi^2}.$$

B.3.c.iii. En déduire que

$$\forall p \in \mathbb{N}, \gamma_X(p+1) = \frac{\varphi^{p+1} \sigma^2}{1 - \varphi^2}.$$

B.4. Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{Z}}$ un processus stationnaire de paramètres μ et γ_X , solution de l'équation suivante :

$$\forall n \in \mathbb{Z}, X_n - \varphi X_{n-1} = m + W_n, \quad (**)$$

où $m \in \mathbb{R}$, φ est un nombre réel non nul tel que : $-1 < \varphi < 1$ et $(W_n) \sim \mathcal{BB}(0, \sigma^2)$.

On suppose de plus que la suite $(\gamma_X(p))_{p \in \mathbb{N}}$ est bornée.

B.4.a. Pour $n \in \mathbb{Z}$, calculer $\mu = \mathbb{E}(X_n)$.

B.4.b. Pour $n \in \mathbb{Z}$, on pose $\tilde{X}_n = X_n - \mu$. Vérifier que $(\tilde{X}_n)_{n \in \mathbb{Z}}$ est un processus stationnaire de paramètres $\tilde{\mu} = 0$ et $\gamma_{\tilde{X}} = \gamma_X$.

B.4.c. Déduire de B.3 une formule pour γ_X .

On admettra pour la suite la majoration

$$\forall N \in \mathbb{N}^*, \left| \frac{1}{N} \sum_{p=0}^{N-1} (N-p) \gamma_X(p) \right| \leq \frac{3\sigma^2}{(1-\varphi)^2 \cdot (1-\varphi^2)} \quad (***)$$

Partie C

On souhaite à présent utiliser les notions et résultats de la partie B pour modéliser les niveaux annuels du lac Huron représentés dans la figure 1.

On propose de modéliser ces observations par un processus stationnaire $(X_n)_{n \in \mathbb{Z}}$, de paramètres μ et γ_X à estimer en fonction des données, vérifiant :

$$\forall n \in \mathbb{Z}, X_n - \varphi X_{n-1} = m + W_n, \quad (**)$$

où $(W_n) \sim \mathcal{BB}(0, \sigma^2)$ et $m \in \mathbb{R}$, $\varphi \in]-1, +1[$, σ^2 sont des paramètres eux aussi à estimer en fonction des données.

On suppose de plus que la suite $(\gamma_X(p))_{p \in \mathbb{N}}$ est bornée, *i.e.* est majorée, en valeur absolue, par une constante.

Les relations obtenues dans la partie B, c'est à dire

$$m = (1 - \varphi) \cdot \mu, \gamma_X(0) = \frac{\sigma^2}{1 - \varphi^2} \text{ et } \gamma_X(1) = \varphi \cdot \gamma_X(0)$$

montrent que pour estimer m , φ , σ^2 , il suffit de savoir estimer μ , $\gamma_X(0)$ et $\gamma_X(1)$.

Une fois ces quantités estimées à partir des données, on pourra vérifier la cohérence du modèle en estimant les quantités $\gamma_X(p)$ pour $p \geq 2$ et en vérifiant que les relations supplémentaires

$$\forall p \geq 2, \frac{\gamma_X(p+1)}{\gamma_X(p)} = \varphi$$

sont correctes, au moins de manière approximative.

Les données dont nous disposons sont une liste $x = (x_1, \dots, x_N)$ des niveaux (en mètres) du lac Huron sur N années consécutives. Comme il a été dit en introduction, cette liste est censée être la liste des valeurs des variables aléatoires (X_1, \dots, X_N) extraite du processus stationnaire $(X_n)_{n \in \mathbb{Z}}$ pour la réalisation propre au lac Huron.

C.1. Estimation de μ . On estime μ , l'espérance commune des variables X_n , à partir des données en posant

$$\hat{\mu} = \frac{1}{N} \sum_{n=1}^N x_n.$$

Le nombre $\hat{\mu}$ est donc la valeur de la variable aléatoire $M_N = \frac{1}{N} \sum_{n=1}^N X_n$ pour le lac Huron.

C.1.a. Quelle est l'espérance de la variable aléatoire M_N ?

C.1.b. Montrer que la variance de la variable aléatoire M_N est

$$\Sigma^2 = \frac{1}{N^2} \left(\sum_{n=1}^N \mathbb{V}(X_n) + 2 \sum_{1 \leq n < m \leq N} \text{Cov}(X_n, X_m) \right) = \frac{1}{N} \gamma_X(0) + \frac{2}{N^2} \sum_{p=1}^{N-1} (N-p) \gamma_X(p).$$

C.1.c. En déduire, en appliquant l'inégalité de BIENAYMÉ–TCHEBYCHEFF et l'inégalité ($\star\star\star$), que, pour tout $\varepsilon > 0$

$$\mathbb{P}(|M_N - \mu| > \varepsilon) \leq \frac{6\sigma^2}{N \cdot (1 - \varphi)^2 \cdot (1 - \varphi^2) \varepsilon^2}$$

puis que, pour tout $\varepsilon > 0$,

$$\lim_{N \rightarrow +\infty} \mathbb{P}(|M_N - \mu| > \varepsilon) = 0$$

C.2. Pour estimer σ^2 , φ et vérifier que (X_n) a les propriétés d'un processus stationnaire, on se propose d'estimer γ_X à partir de X_1, X_2, \dots, X_N , en posant, pour $0 \leq p < N$:

$$\Gamma_N(p) = \frac{1}{N-p} \sum_{n=1}^{N-p} (X_n - M_N) \cdot (X_{n+p} - M_N)$$

Sur notre jeu de données, les quantités $\gamma_X(p)$ seront évaluées par les quantités $\hat{\gamma}_X(p)$, valeurs des variables aléatoires $\Gamma_N(p)$ pour la réalisation propre au lac Huron *i.e.*, pour $0 \leq p < N$,

$$\hat{\gamma}_X(p) = \frac{1}{N-p} \sum_{n=1}^{N-p} (x_n - \hat{\mu}) \cdot (x_{n+p} - \hat{\mu})$$

On va seulement montrer que lorsque $p = 0$, $\Gamma_N(0)$ est un *estimateur asymptotiquement sans biais* de $\gamma_X(0)$ c'est-à-dire que $\mathbb{E}(\Gamma_N(0))$ tend vers $\gamma_X(0)$ lorsque N tend vers l'infini. On pourrait faire de même lorsque $p > 0$.

C.2.a. Montrer que

$$\Gamma_N(0) = \frac{1}{N} \sum_{n=1}^N X_n^2 - M_N^2 = \frac{1}{N} \sum_{n=1}^N X_n^2 - \left(\frac{1}{N} \sum_{n=1}^N X_n \right)^2$$

C.2.b. Montrer que sous les hypothèses faites, *i.e.* (X_n) est un processus stationnaire de paramètres μ et γ_X ,

$$\mathbb{E}(\Gamma_N(0)) = \gamma_X(0) + \mu^2 - \frac{1}{N^2} \left(N \cdot (\gamma_X(0) + \mu^2) + 2 \sum_{p=1}^{N-1} (N-p) (\gamma_X(p) + \mu^2) \right).$$

C.2.c. A partir de l'équation précédente, montrer que :

$$\mathbb{E}(\Gamma_N(0)) = \gamma_X(0) - \frac{1}{N^2} \left(N \cdot \gamma_X(0) + 2 \sum_{p=1}^{N-1} (N-p) \cdot \gamma_X(p) \right).$$

C.2.d. En utilisant ($\star\star\star$), montrer que :

$$\lim_{N \rightarrow +\infty} \mathbb{E}(\Gamma_N(0)) = \gamma_X(0).$$

C.3. Informatique.

C.3.a. Ecrire une fonction Python `mu_gamma01(x)` qui prend en argument les N valeurs mesurées $x = \mathbf{x}$ et retourne, en triplet dans cet ordre, les valeurs calculées des estimateurs $\hat{\mu}$, $\hat{\gamma}_X(0)$ et $\hat{\gamma}_X(1)$.

C.3.b. Ecrire une fonction Python `m_phi_sigma2(x)` qui prend en argument les N valeurs mesurées $x = \mathbf{x}$ et retourne, en triplet, dans cet ordre, les valeurs calculées de m , φ et σ^2 .

Indication: On pourra utiliser la fonction `mu_gamma01(x)`.

C.3.c. Ecrire une fonction Python `W()` qui retourne une valeur aléatoire uniformément distribuée sur un intervalle, d'espérance nulle, de variance 1.

C.3.d. Ecrire une fonction Python `simule_lac(N,m,phi,sigma2)` qui retourne N valeurs consécutives d'une suite des hauteurs d'un lac (avec les paramètres de la récurrence $m = m$, $\varphi = \text{phi}$ et $\sigma^2 = \text{sigma2}$) simulée aléatoirement suivant le modèle décrit en (★).

Indication: Pour initier la récurrence, on pourra simuler X_0 d'espérance μ , de variance $\frac{\sigma^2}{1-\varphi^2}$ à l'aide la fonction `W()`. On pourra ensuite simuler les W_n , d'espérance 0, de variance σ^2 toujours à l'aide la fonction `W()`.

Correction DM 06

Correction Ex.-1 Soit a un nombre réel strictement supérieur à 1 et $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ la fonction définie par

$$\forall x \in \mathbb{R}, f(x) = \frac{a}{x^{a+1}} \mathbb{1}_{\{x \geq 1\}} = \begin{cases} \frac{a}{x^{a+1}} & \text{si } x \geq 1 \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

1.

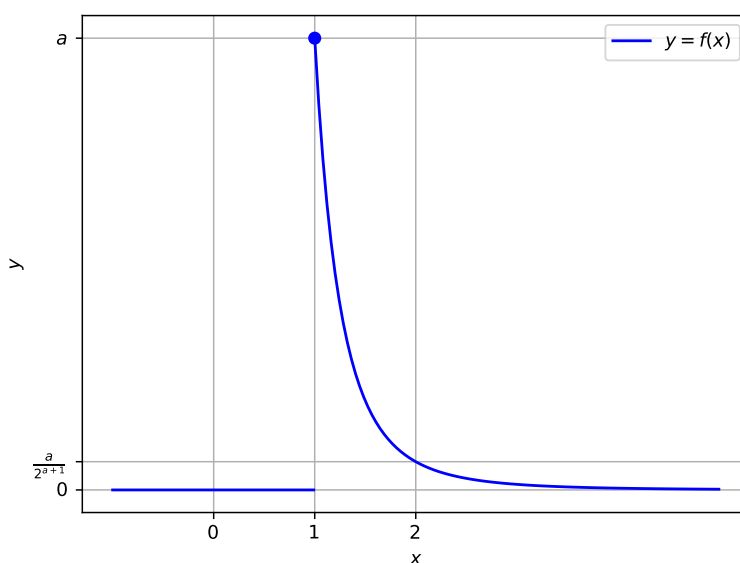


FIGURE 2 – Le graphe de f .

- f est clairement positive sur \mathbb{R}
- f est continue sur $] -\infty, 1[$ et sur $] 1, +\infty[$, considérer son intégrale généralisée sur \mathbb{R} à un sens.
- On a, le crochet étant à prendre au sens des limites,

$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx = \int_1^{+\infty} \frac{a}{x^{a+1}} dx = [-x^{-a}]_1^{+\infty} = 1$$

- f est donc une densité de probabilité

On suppose maintenant que X est une variable aléatoire réelle de densité f .

2.a. X est presque-sûrement à valeurs dans $I = [1, +\infty[$ car $f = 0$ sur $\mathbb{R} \setminus I$ et $f > 0$ sur I .

X admet une espérance si

$$\int_{-\infty}^{+\infty} |x|f(x) dx = \int_1^{+\infty} x \cdot \frac{a}{x^{a+1}} dx$$

est convergente. Or, on a, le crochet étant à prendre au sens des limites, comme $a > 1$,

$$\int_1^{+\infty} x \cdot \frac{a}{x^{a+1}} dx = \left[-\frac{a}{a-1} x^{1-a} \right]_1^{+\infty} = \frac{a}{a-1}$$

Donc X admet une espérance, et on a

$$\mathbb{E}(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x.f(x) dx = \int_1^{+\infty} x \cdot \frac{a}{x^{a+1}} dx = \frac{a}{a-1}$$

2.b. X admet une variance si

$$\int_{-\infty}^{+\infty} |x|^2 f(x) dx = \int_1^{+\infty} x^2 \cdot \frac{a}{x^{a+1}} dx$$

est convergente. Or, on a, le crochet étant à prendre au sens des limites, comme $a > 1$, si $a \neq 2$,

$$\int_1^{+\infty} x^2 \cdot \frac{a}{x^{a+1}} dx = \left[-\frac{a}{a-2} x^{2-a} \right]_1^{+\infty} = \begin{cases} +\infty & \text{si } 1 < a < 2 \\ \frac{a}{a-2} & \text{si } a > 2 \end{cases}$$

Dans le cas $a = 2$, l'intégration fait apparaître un \ln et l'intégrale diverge vers $+\infty$.

Donc X admet une variance si et seulement si $a > 2$, et on a

$$\mathbb{E}(X^2) = \frac{a}{a-2}$$

et

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

3.a. X est (p.s.) à valeurs dans $[1, +\infty[$ du fait de la nullité de f sur $]-\infty, 1[$, donc, pour $x \leq 1$,

$$F_X(x) = \mathbb{P}(X \leq x) = 0$$

Pour $x > 1$,

$$F_X(x) = \mathbb{P}(X \leq x) = \int_1^x \frac{a}{t^{a+1}} dt = [-t^{-a}]_{t=1}^{t=x} = 1 - \frac{1}{x^a}$$

En résumé, on a

$$\forall x \in \mathbb{R}, F_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq 1 \\ 1 - \frac{1}{x^a} & \text{si } x \geq 1 \end{cases}$$

3.b. L'équation $F_X(x) = \frac{1}{2}$ d'inconnue $x \in \mathbb{R}$ n'a pas de solution $x \leq 1$. Résolvons la pour $x \geq 1$, on a alors

$$F_X(x) = \frac{1}{2} \Leftrightarrow \frac{1}{x^a} = \frac{1}{2} \Leftrightarrow x = 2^{\frac{1}{a}}$$

3.c. On construit cette fonction en construisant la réciproque Q_X , la *fonction des quantiles* de X , de F_X restreinte à $]1, +\infty[$:

$$Q_X = F_X^{-1} :]0, 1[\rightarrow]1, +\infty[$$

définie par (pour $u \in]0, 1[$, la résolution de l'équation $F_X(x) = u$ en $x = (1-u)^{-\frac{1}{a}}$ se fait comme précédemment)

$$\forall u \in]0, 1[, Q_X(u) = F_X^{-1}(u) = (1-u)^{-\frac{1}{a}}$$

On a alors (cours), si $U \sim \mathcal{U}_{]0,1[}$, $X = F_X^{-1}(U)$ a pour fonction de répartition F_X .

```
import numpy as np
def Fmoins1(u, a):
    return (1-u)**(-1/a)
def X(a):
    """
    Une simulation de X avec paramètre a
    """
    return Fmoins1(np.random.rand(), a)
```

4. On fixe $a > 1$ et on considère, pour $n \in \mathbb{N}$, $n \geq 2$, une famille X_1, \dots, X_n de variables aléatoires indépendantes de même loi que X . On pose alors

$$T_n = \min(X_1, \dots, X_n)$$

4.a. On détermine F_{T_n} , la fonction de répartition de T_n . Comme X_1, \dots, X_n sont à valeurs ≥ 1 , T_n est aussi à valeurs ≥ 1 et donc

$$\forall t \in]-\infty, 1[, F_{T_n}(t) = 0$$

Soit $t \geq 1$, on a

$$\begin{aligned} 1 - F_{T_n}(t) &= \mathbb{P}(T_n > t) = \mathbb{P}(X_1 > t \text{ et } \dots \text{ et } X_n > t) \\ &\stackrel{\text{indep } X_k}{=} \mathbb{P}(X_1 > t) \dots \mathbb{P}(X_n > t) \\ &= (1 - F_X(t))^n = \frac{1}{t^{n.a}} \end{aligned}$$

On a donc

$$\forall t \in \mathbb{R}, F_{T_n}(t) = \begin{cases} 0 & \text{si } t \leq 1 \\ 1 - \frac{1}{t^{n.a}} & \text{si } t \geq 1 \end{cases}$$

T_n est donc une variable aléatoire réelle à densité : elle a pour densité f avec $d' = n.a$.

4.b. D'après 2.a, T_n admet une espérance car $n.a > 1$ et

$$\mathbb{E}(T_n) = \frac{na}{na - 1}$$

4.c. D'après 2.b, T_n admet une variance si et seulement si $n.a > 2$. Sachant que $n \geq 2$ et $a > 1$, cette condition est toujours remplie. On a alors

$$\mathbb{V}(T_n) = \frac{na}{(na - 1)^2(na - 2)}$$

4.d. Pour construire les deux fonctions Python T1(n, a) et T2(n, a) permettant de tirer au sort un nombre réel en suivant la loi de T_n . On peut

- Soit utiliser X avec comme paramètre $n.a$
- Soit tirer au sort n variables X_k en utilisant n fois $X(a)$ et en prenant le minimum de ces valeurs. (C'est la définition de T_n).

```
def T1(n, a):
    """
    Une simulation de T_n: première méthode
    """
    return X(n*a)
def T2(n, a):
    """
    Une simulation de T_n: deuxième méthode, def originelle de T_n
    """
    Min=0 # de toute facon le min final sera >=1
    for k in range(n): #on fait n tirages X(a), on garde la plus petite valeur
        Xk=X(a)
        if Xk < Min:
            Min=Xk
    return Min
```

5. On pose $Z = \ln(X)$.

5.a. D'après 2.a, comme X est à valeurs ≥ 1 , Z est à valeurs ≥ 0 . Donc, pour $z < 0$,

$$F_Z(z) = \mathbb{P}(Z \leq z) = 0$$

Pour $z \geq 0$, on a

$$F_Z(z) = \mathbb{P}(Z \leq z) = \mathbb{P}(\ln X \leq z) = \mathbb{P}(X \leq e^z) \stackrel{(e^z \geq 1)}{=} 1 - \frac{1}{(e^z)^a} = 1 - e^{-a.z}$$

On reconnaît la fonction de répartition d'une v.a exponentielle de param. a et donc $Z \sim \mathcal{E}(a)$.

5.b. On a donc (cours)

$$\mathbb{E}(Z) = \frac{1}{a} \text{ et } \mathbb{V}(Z) = \frac{1}{a^2}$$

6. Soient X_1 et X_2 deux variables indépendantes suivant la loi de X , $Z_1 = \ln X_1$, $Z_2 = \ln X_2$.

6.a. Z_1 et Z_2 sont deux variables indépendantes (lemme des coalitions, fonctions de « blocs » de variables indépendantes), de loi $\mathcal{E}(a)$.

En utilisant la formule de convolution, on calcule, pour $w \in \mathbb{R}$,

$$f_W(w) = \int_{-\infty}^{+\infty} a.e^{-az} \mathbb{1}_{\{z \geq 0\}} a.e^{-a(w-z)} \mathbb{1}_{\{w-z \geq 0\}} dz = a^2 e^{-a.w} \int_{-\infty}^{+\infty} \mathbb{1}_{\{0 \leq z \leq w\}} dz$$

On a donc

$$f_W(w) = \begin{cases} 0 & \text{si } w \leq 0 \\ a^2 e^{-a.w} & \text{si } w \geq 0 \end{cases}$$

6.b. Appliquons la méthode de la formule de transfert générique pour déterminer une densité de $P = X_1 \cdot X_2 = e^W$. Soit $h : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction telle que $h(P)$ admet une espérance. On a (l'intégrale généralisée finale étant ACV)

$$\mathbb{E}(h(P)) = \mathbb{E}(h(e^W)) = \int_0^{+\infty} h(e^w) a^2 e^{-a.w} dw$$

Effectuons le changement de variable \mathcal{C}^1 strictement monotone de $]0, +\infty[$ sur $]1, +\infty[$, $p = e^w$, $w = \ln(p)$, $dw = \frac{1}{p} dp$, pour obtenir (l'intégrale généralisée finale étant toujours ACV)

$$\mathbb{E}(h(P)) = \int_1^{+\infty} h(p) a^2 p^{-a} \cdot \ln(p) \cdot \frac{1}{p} dp$$

ce qui montre qu'une densité de P est donnée par

$$\forall p \in \mathbb{R}, f_P(p) = a^2 \frac{\ln(p)}{p^{a+1}} \mathbb{1}_{\{p \geq 1\}}$$

6.c. On a, par indépendance de X_1 et X_2 que

$$\mathbb{E}(P) = \mathbb{E}(X_1 \cdot X_2) = \mathbb{E}(X_1) \cdot \mathbb{E}(X_2) = \left(\frac{a}{a-1} \right)^2$$

6.d. Dans le cas $a > 2$, on a, par indépendance de X_1 et X_2 que

$$\mathbb{E}(P^2) = \mathbb{E}(X_1^2 \cdot X_2^2) = \mathbb{E}(X_1^2) \cdot \mathbb{E}(X_2^2) = \left(\frac{a}{a-2} \right)^2$$

et donc, par KOENIG–HUYGHENS,

$$\mathbb{V}(P) = \left(\frac{a}{a-2} \right)^2 - \left(\frac{a}{a-1} \right)^4.$$

6.e. On utilise simplement la définition de P et surtout pas un calcul d'inverse de fonction de répartition.

```

def P(a):
    """
    Une simulation de X_1.X_2 : on utilise la def
    """
    return X(a)*X(a)

```

Correction Ex.-2 Une série convergente et équivalent de la suite des restes.

On considère la série $\sum_{k \geq 1} \frac{\ln k}{k^2}$ de terme général $u_k = \frac{\ln k}{k^2}, k \geq 1$. On note, pour $n \geq 1$,

$$\forall n \in \mathbb{N}^*, S_n = \sum_{k=1}^n \frac{\ln k}{k^2}$$

1. Etude de la nature de la suite $(S_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$.

1.a. Notons $f : x \in]0, +\infty[\mapsto \frac{\ln x}{x^2}$. Cette fonction est définie, de classe \mathcal{C}^∞ sur $]0, +\infty[$, (le dénominateur ne s'annule pas, numérateur et dénominateur font apparaître des fonctions \mathcal{C}^∞ sur cet intervalle) et on a

$$\forall x > 0, f'(x) = \frac{1}{x^3} - 2 \frac{\ln x}{x^3} = \frac{1}{x^3} (1 - 2 \ln x)$$

On a

$$\forall 0 < x < e^{\frac{1}{2}}, f'(x) > 0 \text{ et } \forall x > e^{\frac{1}{2}}, f'(x) < 0$$

f est donc strictement croissante sur $]0, e^{\frac{1}{2}}[$ et strictement décroissante sur $]e^{\frac{1}{2}}, +\infty[$. Comme $e^{\frac{1}{2}} < 2$ car $2 < e < 3$, f est strictement décroissante sur $[2, +\infty[$.

1.b. Soit k un entier supérieur ou égal à 4, par décroissance de f sur l'intervalle $[k-1, k]$, on a

$$\forall x \in [k-1, k], f(k) \leq f(x)$$

En intégrant cette inégalité sur $[k-1, k]$, on obtient

$$u_k = \frac{\ln k}{k^2} = f(k) \leq \int_{k-1}^k \frac{\ln(x)}{x^2} dx$$

Par décroissance de f sur l'intervalle $[k, k+1]$, on a

$$\forall x \in [k, k+1], f(x) \leq f(k)$$

En intégrant cette inégalité sur $[k, k+1]$, on obtient

$$\int_k^{k+1} \frac{\ln(x)}{x^2} dx \leq u_k = \frac{\ln k}{k^2} = f(k)$$

Cette inégalité se représente graphiquement en fig. 3.

1.c. Posons $g : x \in]0, +\infty[\mapsto \frac{\ln x}{x}$. Cette fonction est définie, de classe \mathcal{C}^∞ sur $]0, +\infty[$ et on a

$$\forall x > 0, g'(x) = \frac{1}{x^2} - \frac{\ln x}{x^2} = -\frac{d}{dx} \left(\frac{1}{x} \right) - f(x)$$

On en déduit qu'une primitive de f sur l'intervalle $]0, +\infty[$ est F où

$$\forall x > 0, F(x) = -\frac{1}{x} - g(x)$$

Soit $X > 3$ destiné à tendre vers $+\infty$, on a

$$\int_3^X \frac{\ln x}{x^2} dx = \left[-\frac{1}{x} - g(x) \right]_3^X \xrightarrow{X \rightarrow +\infty} \frac{1}{3} + g(3)$$

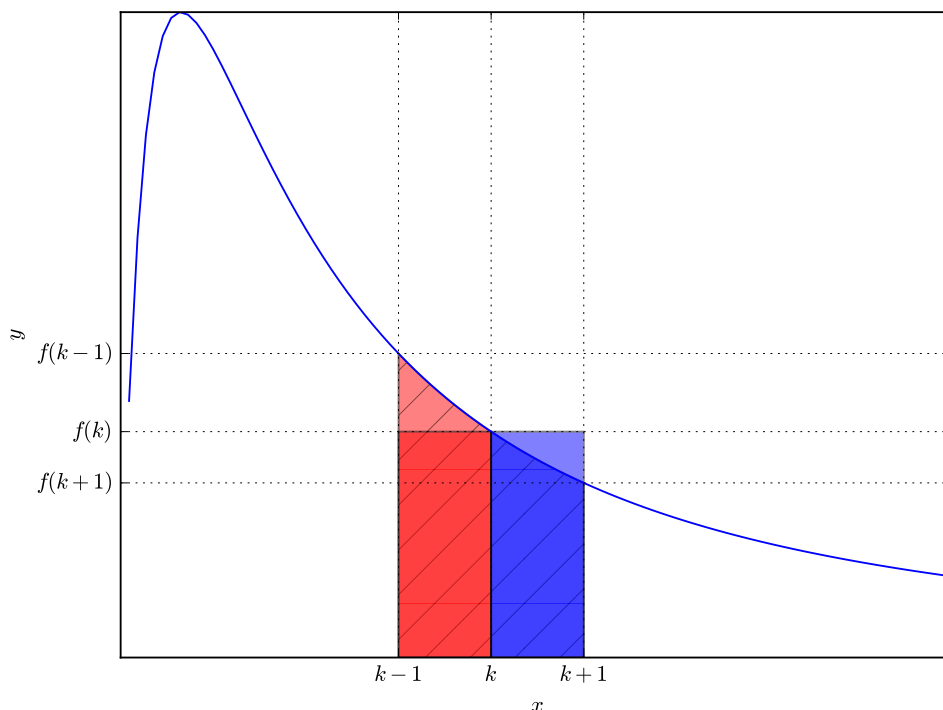


FIGURE 3 – Comparaison terme général série/intégrale

Cette dernière limite étant due aux croissances comparées de \ln et $x \mapsto x$ en $+\infty$.

L'intégrale $\int_3^{+\infty} \frac{\ln x}{x^2} dx$ est donc convergente.

1.d. Soit n un entier supérieur ou égal à 4. En sommant les inégalités obtenues pour k variant de 4 à n , on obtient, par CHASLES,

$$\int_4^{n+1} \frac{\ln(x)}{x^2} dx = \sum_{k=4}^n \int_k^{k+1} \frac{\ln(x)}{x^2} dx \leq \sum_{k=4}^n f(k) \leq \sum_{k=4}^n \int_{k-1}^k \frac{\ln(x)}{x^2} dx = \int_3^n \frac{\ln(x)}{x^2} dx$$

L'intégrande de cette dernière intégrale étant positive, on a

$$\sum_{k=4}^n f(k) \leq \int_3^n \frac{\ln(x)}{x^2} dx \leq \int_3^{+\infty} \frac{\ln(x)}{x^2} dx$$

Il nous reste à ajouter les quelques termes de départ pour obtenir S_n :

$$S_n = f(1) + f(2) + f(3) + \sum_{k=4}^n f(k) \leq f(1) + f(2) + f(3) + \int_3^{+\infty} \frac{\ln(x)}{x^2} dx$$

En posant A le terme à droite de cette inégalité (et en remarquant que les termes sommés dans S_n sont tous positifs et donc que $(S_n)_{n \geq 1}$ est croissante), on a donc

$$\forall n \in \mathbb{N}^*, 0 \leq S_n \leq A$$

1.e. La suite $(S_n)_{n \geq 1}$ est croissante (car $\forall k, u_k \geq 0$, on étudie une série à termes positifs), majorée par A , elle est donc convergente. C'est la définition du fait que la série $\sum_{k \geq 1} \frac{\ln k}{k^2}$ est convergente.

On note $S = \sum_{k=1}^{+\infty} \frac{\ln k}{k^2}$ sa somme.

2. Recherche d'un équivalent de $S - S_n$.

2.a. Par définition, S est la limite de la suite $(S_n)_{n \geq 1}$. La limite de la suite $(S - S_n)_{n \geq 1}$ est donc 0.

Soit $n \in \mathbb{N}$, $n \geq 1$ et $N \geq n$, destiné à tendre vers $+\infty$. On a

$$S_N - S_n = \sum_{k=n+1}^N \frac{\ln k}{k^2}$$

En prenant la limite de ceci lorsque $N \rightarrow +\infty$, on obtient

$$S - S_n = \sum_{k=n+1}^{+\infty} \frac{\ln k}{k^2}$$

(et le fait que $\sum_{k \geq n+1} \frac{\ln k}{k^2}$ est convergente, c'est CHASLES).

2.b. On cherche à montrer que $\frac{\ln(n+1)}{n+1} \sim_{n \rightarrow +\infty} \frac{\ln(n)}{n}$. Le quotient de ces deux termes est (en utilisant la relation fondamentale du ln)

$$\frac{\ln(n+1)}{\ln n} \frac{n}{n+1} = \frac{\ln(1+1/n) + \ln n}{\ln n} \frac{n}{n+1} = (\ln(1+1/n)/\ln n + 1) \frac{1}{1+1/n} \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 1$$

On a donc l'équivalent cherché.

2.c. Soit $n \in \mathbb{N}$, $n \geq 3$. Par CHASLES et un passage à la limite, la série $\sum_{k \geq n+1} \int_{k-1}^k \frac{\ln(x)}{x^2} dx$ est convergente, de somme

$$\sum_{k=n+1}^{+\infty} \int_{k-1}^k \frac{\ln(x)}{x^2} dx = \int_n^{+\infty} \frac{\ln(x)}{x^2} dx = \frac{1}{n} + g(n) = \frac{1}{n} + \frac{\ln n}{n}$$

De même, la série $\sum_{k \geq n+1} \int_k^{k+1} \frac{\ln(x)}{x^2} dx$ est convergente, de somme

$$\sum_{k=n+1}^{+\infty} \int_k^{k+1} \frac{\ln(x)}{x^2} dx = \int_{n+1}^{+\infty} \frac{\ln(x)}{x^2} dx = \frac{1}{n+1} + g(n+1) = \frac{1}{n+1} + \frac{\ln(n+1)}{n+1}$$

La famille d'inégalités exhibée en 1.b, pour k variant de $n+1$ à l'infini est la comparaison des termes généraux des séries en considération et, par croissance de la somme, on a,

$$\frac{\ln(n+1)}{n+1} + \frac{1}{n+1} \leq S - S_n = \sum_{k=n+1}^{+\infty} u_k \leq \frac{\ln(n)}{n} + \frac{1}{n}$$

2.d. Cette inégalité, divisée par $\frac{\ln n}{n}$ encadre le quotient $\frac{S - S_n}{\frac{\ln n}{n}}$ par deux suites de limite 1 (cf. 2.b) lorsque $n \rightarrow +\infty$. Par le théorème des gendarmes

$$\frac{S - S_n}{\frac{\ln n}{n}} \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 1$$

C'est exactement l'équivalent

$$S - S_n \sim_{n \rightarrow +\infty} \frac{\ln n}{n}$$

Correction Ex.-3

1. Soit $x \in]-1, +1[$ fixé, on a

$$\forall n \in \mathbb{N}^*, 0 \leq \left| \frac{x^n}{n} \right| \leq |x|^n$$

Or la série géométrique $\sum_{n \geq 1} |x|^n$ de raison $|x| < 1$ est convergente et donc, par le théorème de comparaison pour les séries à termes positifs, la série $\sum_{n \geq 1} \left| \frac{x^n}{n} \right|$ est convergente. La série $\sum_{n \geq 1} \frac{x^n}{n}$ est donc absolument convergente. Elle est convergente par le théorème ACV \Rightarrow CV.

2. Soit $g : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction de classe \mathcal{C}^∞ .

2.a. Comme g est de classe \mathcal{C}^1 sur $[0, 1]$, g' est continue sur cet intervalle et y est la dérivée de g , on a donc

$$g(1) - g(0) = [g(t)]_0^1 = \int_0^1 g'(t) dt$$

Effectuons une intégration par parties dans cette dernière intégrale en posant $u(t) = g'(t)$, $v'(t) = 1$, i.e. $u'(t) = g''(t)$ et $v(t) = -(1-t)$. Les fonctions u et v ainsi définies sont de classe \mathcal{C}^1 sur $[0, 1]$ et

$$\begin{aligned} \int_0^1 \underbrace{1}_{v'(t)} \cdot \underbrace{g'(t)}_{u(t)} dt &= [u(t) \cdot v(t)]_0^1 - \int_0^1 v(t) \cdot u'(t) dt \\ &= u(1) \cdot \underbrace{v(1)}_{=0} - u(0) \cdot \underbrace{v(0)}_{=-1} + \int_0^1 (1-t) \cdot g''(t) dt = g'(0) + \int_0^1 (1-t) \cdot g''(t) dt. \end{aligned}$$

On a donc

$$g(1) = g(0) + g'(0) + \int_0^1 (1-t) \cdot g''(t) dt.$$

2.b. Prouvons maintenant la formule proposée par récurrence sur N . La question précédente montre qu'elle est vraie pour $N = 1$. Supposons que pour un certain $N \geq 1$, on a

$$(T_N) : g(1) = \sum_{n=0}^N \frac{g^{(n)}(0)}{n!} + \frac{1}{N!} \int_0^1 (1-t)^N \cdot g^{(N+1)}(t) dt$$

Dans l'intégrale $\int_0^1 (1-t)^N \cdot g^{(N+1)}(t) dt$, effectuons une intégration par parties en posant $u(t) = g^{(N+1)}(t)$, $v'(t) = (1-t)^N$, i.e. $u'(t) = g^{(N+2)}(t)$ et $v(t) = -\frac{1}{N+1}(1-t)^{N+1}$. Les fonctions u et v ainsi définies sont de classe \mathcal{C}^1 (car g est \mathcal{C}^∞) sur $[0, 1]$ et

$$\begin{aligned} \int_0^1 \underbrace{(1-t)^N}_{v'(t)} \cdot \underbrace{g^{(N+1)}(t)}_{u(t)} dt &= [u(t) \cdot v(t)]_0^1 - \int_0^1 v(t) \cdot u'(t) dt \\ &= u(1) \cdot \underbrace{v(1)}_{=0} - \underbrace{u(0)}_{=g^{(N+1)}(0)} \cdot \underbrace{v(0)}_{=-\frac{1}{N+1}} + \frac{1}{N} \int_0^1 (1-t)^{N+1} \cdot g^{(N+2)}(t) dt \\ &= \frac{g^{(N+1)}(0)}{N+1} + \frac{1}{N+1} \int_0^1 (1-t)^{N+1} \cdot g^{(N+2)}(t) dt \end{aligned}$$

En remplaçant dans l'égalité (T_N) , on a donc

$$g(1) = \sum_{n=0}^N \frac{g^{(n)}(0)}{n!} + \frac{1}{N!} \frac{1}{N+1} g^{(N+1)}(0) + \frac{1}{N!} \frac{1}{N+1} \int_0^1 (1-t)^{N+1} \cdot g^{(N+2)}(t) dt$$

ceci est clairement l'égalité (T_{N+1}) et on a, par le principe de récurrence,

$$\forall N \geq 1, (T_N)$$

3. On note $f :]-1, +1[\rightarrow \mathbb{R}$ la fonction définie par : $\forall x \in]-1, +1[, f(x) = -\ln(1-x)$.

3.a. La fonction $x \in]-1, +1[\mapsto y = 1-x$ est de classe \mathcal{C}^∞ et prend ses valeurs dans $]0, 2[\subset]0, +\infty[$ (c'est une fonction polynomiale) et $\ln : y \in]0, +\infty[\mapsto \ln y \in \mathbb{R}$ est de classe \mathcal{C}^∞ . Par composition $x \in]-1, +1[\mapsto \ln y = \ln(1-x)$ est de classe \mathcal{C}^∞ et finalement (multiplication par un scalaire), f est de classe \mathcal{C}^∞ sur $]-1, +1[$.

On a

$$\forall x \in]-1, +1[, f'(x) = \frac{1}{1-x}$$

Montrons par récurrence sur $n \in \mathbb{N}^*$, que

$$\forall n \in \mathbb{N}^*, (H_n) : \forall x \in]-1, +1[, f^{(n)}(x) = \frac{(n-1)!}{(1-x)^n}$$

— (H_1) est vraie par le calcul préliminaire

— Supposons que (H_n) est vraie pour un certain entier $n \geq 1$. En dérivant (H_n) (Composée d'une fonction puissance avec $x \mapsto 1-x$), on a

$$\forall x \in]-1, +1[, f^{(n+1)}(x) = \frac{d}{dx} \left(\frac{(n-1)!}{(1-x)^n} \right) = -(-n) \frac{(n-1)!}{(1-x)^{n+1}} = \frac{n!}{(1-x)^{n+1}}$$

ce qui est (H_{n+1}) .

— Par le principe de récurrence, on a démontré que

$$\forall n \in \mathbb{N}^*, (H_n)$$

3.b. Soit $x \in]-1, +1[$ fixé. On définit $g : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$ par : $\forall t \in [0, 1], g(t) = f(t.x)$ On a $t \in [0, 1] \mapsto y = t.x \in \mathbb{R}$ de classe \mathcal{C}^∞ et cette fonction prend ses valeurs dans $]-1, +1[$ (car $y = t.x$ est entre 0 et x du fait que t est entre 0 et 1). Comme f est \mathcal{C}^∞ sur $]-1, +1[$, par composition g est \mathcal{C}^∞ sur $[0, 1]$. Montrons de plus, par récurrence sur $n \in \mathbb{N}$, que

$$\forall n \in \mathbb{N}, (H_n) \forall t \in [0, 1], g^{(n)}(t) = f^{(n)}(t.x).x^n$$

— Pour $n = 0$, (H_0) est vraie par définition de g ,

— Supposons (H_n) vraie pour un certain $n \in \mathbb{N}$, on a alors

$$\forall t \in [0, 1], g^{(n)}(t) = f^{(n)}(t.x).x^n$$

En dérivant cette identité (par rapport à t donc), on a obtenu, par dérivation de fonction composée, (x est une constante !)

$$\forall t \in [0, 1], g^{(n+1)}(t) = \frac{d}{dt} \left(f^{(n)}(t.x).x^n \right) = x.f^{(n+1)}(t.x).x^n = f^{(n+1)}(t.x).x^{n+1}$$

et donc (H_{n+1}) est vraie.

— Par le principe de récurrence, on a démontré ce qui est annoncé.

Utilisons maintenant la formule obtenue pour $f^{(n)}$ à la question précédente, il vient, pour $n \in \mathbb{N}^*$,

$$\forall t \in [0, 1], g^{(n)}(t) = f^{(n)}(t.x).x^n = (n-1)! \frac{1}{(1-t.x)^n} .x^n$$

4. Soit $x \in]-1, +1[$ fixé.

4.a. Soit $N \in \mathbb{N}^*$. Appliquons la formule (T_N) obtenue en 2.b à la fonction g . On a

$$g(1) = f(x), g(0) = 0 \text{ et } \forall n \in \mathbb{N}^*, g^{(n)}(0) = (n-1)! \frac{1}{(1-t \cdot 0)^n} \cdot x^n = (n-1)! \cdot x^n$$

On a donc, pour $n \geq 1$, $\frac{g^{(n)}(0)}{n!} = \frac{x^n}{n}$ et

$$f(x) - \sum_{n=1}^N \frac{x^n}{n} = g(1) - \sum_{n=0}^N \frac{g^{(n)}(0)}{n!} = \frac{1}{N!} \int_0^1 (1-t)^N x^{N+1} \underbrace{\frac{N!}{(1-t \cdot x)^{N+1}}}_{=g^{(N+1)}(t)} dt = x^{N+1} \int_0^1 \frac{(1-t)^N}{(1-t \cdot x)^{N+1}} dt$$

4.b. Soit $t \in [0, 1]$,

— on a $1-t \geq 0$ et $1-t \cdot x > 0$ car $t \cdot x \in]-1, 1[$ du fait que $x \in]-1, +1[$. Finalement $0 \leq \frac{1-t}{1-t \cdot x}$.

— On a $\frac{1-t}{1-t \cdot x} - 1 = \frac{t \cdot (x-1)}{1-t \cdot x}$. Comme $t \geq 0$, $x-1 < 0$ et $1-t \cdot x > 0$ alors $\frac{1-t}{1-t \cdot x} - 1 \leq 0$

En résumé,

$$\forall t \in [0, 1], 0 \leq \frac{1-t}{1-t \cdot x} \leq 1$$

4.c. En reprenant l'identité obtenue en 4.a, on a

$$\begin{aligned} \left| f(x) - \sum_{n=1}^N \frac{x^n}{n} \right| &= |x|^{N+1} \int_0^1 \frac{1}{1-t \cdot x} \left(\frac{1-t}{1-t \cdot x} \right)^N dt \\ (\text{croissance int. et ineq. préc.}) &\leq |x|^{N+1} \int_0^1 \frac{1}{1-t \cdot x} dt \\ &\leq |x|^N |\ln(1-x)| \end{aligned}$$

La dernière identité étant due au calcul de l'intégrale (séparer le cas $x = 0$ des autres, observer les compensations) et de simples considérations de signe.

Comme $|x| < 1$, le terme de droite de cette inégalité tend vers 0 lorsque $N \rightarrow +\infty$, la majoration obtenue (théorème des gendarmes) montre que

$$f(x) - \sum_{n=1}^N \frac{x^n}{n} \xrightarrow{N \rightarrow +\infty} 0$$

ceci signifie exactement que

$$\sum_{n=1}^N \frac{x^n}{n} \xrightarrow{N \rightarrow +\infty} f(x)$$

et donc que, pour $x \in]-1, +1[$,

$$\sum_{n=1}^{+\infty} \frac{x^n}{n} = f(x) = -\ln(1-x)$$

5. (Question facultative) Si $x = -1$.

— La série $\sum_{n \geq 1} \frac{(-1)^n}{n}$ n'est pas absolument convergente, la série des valeurs absolues étant la série harmonique, divergente.

— On peut définir la fonction f sur $]-\infty, 1[$ par $f(x) = -\ln(1-x)$. Les calculs effectués en questions 3.a, 3.b et 4.a sont valables pour $x = -1$.

— Il faut reprendre les inégalités finales, on a, pour $x = -1$, car, pour $0 \leq t \leq 1$, $(1-t \cdot x)^{-(N+1)} = (1+t)^{-(N+1)} \leq 1$,

$$\left| f(x) - \sum_{n=1}^N \frac{x^n}{n} \right| \leq \int_0^1 (1-t)^N dt = \frac{1}{N+1}$$

- le terme de droite de cette inégalité tend vers 0 lorsque $N \rightarrow +\infty$, (RQ : la vitesse de convergence obtenue est beaucoup moins rapide que pour le cas $|x| < 1$) la majoration obtenue (théorème des gendarmes) montre que

$$f(x) - \sum_{n=1}^N \frac{x^n}{n} \xrightarrow{N \rightarrow +\infty} 0$$

ceci signifie exactement que

$$\sum_{n=1}^N \frac{x^n}{n} \xrightarrow{N \rightarrow +\infty} f(x)$$

et donc que, pour $x = -1$, la série $\sum_{n \geq 1} \frac{(-1)^n}{n}$ est convergente¹ et $\sum_{n=1}^{+\infty} \frac{(-1)^n}{n} = -\ln(1+1) = \ln \frac{1}{2}$

Correction Ex.-4

Partie A

Préliminaires

A.1. cf. Cours

A.2. cf. Cours ou une récurrence à partir de la question précédente.

A.3. Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{Z}}$ un processus stationnaire de paramètres μ et γ_X . **A.3.a.** Soit $n \in \mathbb{Z}$. On a $\mathbb{V}(X_n) = \text{Cov}(X_n, X_{n+0}) = \gamma_X(0)$. **A.3.b.** Soit $n \in \mathbb{Z}$, $p \in \mathbb{N}$, en appliquant la définition de processus stationnaire avec $n-p$ à la place de n , on obtient

$$\text{Cov}(X_{n-p}, X_n) = \text{Cov}(X_{(n-p)}, X_{(n-p)+p}) = \gamma_X(p)$$

A.3.c. Soit $m, n \in \mathbb{Z}$. En posant $p = |m-n| \in \mathbb{N}$, alors, suivant que $m < n$ ou $m \geq n$, on a $m = n-p$ ou $m = n+p$ et donc, dans tous les cas, $\text{Cov}(X_n, X_{n \pm p}) = \gamma_X(p) = \gamma_X(|m-n|)$.

Partie B

B.1. Soient $(Z_n)_{n \in \mathbb{Z}}$ des variables aléatoires réelles indépendantes et identiquement distribuées, i.e. ayant toutes même loi, d'espérance m et de variance σ^2 .

B.1.a. Soit $n \in \mathbb{Z}$.

- Lorsque $p = 0$, $\text{Cov}(Z_n, Z_{n+p}) = \text{Cov}(Z_n, Z_n) = \mathbb{V}(Z_n) = \sigma^2$;
- lorsque $p > 0$, $\text{Cov}(Z_n, Z_{n+p}) = 0$ car Z_n et Z_{n+p} sont supposées indépendantes.

B.1.b. $(Z_n)_{n \in \mathbb{Z}}$ est un processus stationnaire, de paramètres $\mu = m$ et

$$\gamma_Z(p) = \begin{cases} 0 & \text{si } p=0 \\ \sigma^2 & \text{si } p>0 \end{cases}$$

B.2. On considère à présent :

$$\forall n \geq 1, X_n = W_n + \theta W_{n-1}, \tag{R}$$

où θ est un nombre réel non nul et $(W_n) \sim \mathcal{BB}(0, \sigma^2)$.

B.2.a. Soit $n \in \mathbb{Z}$. En appliquant l'espérance à la relation (R), on obtient par linéarité de l'espérance,

$$\mathbb{E}(X_n) = \mathbb{E}(W_n) + \theta \cdot \mathbb{E}(W_{n-1}) = 0$$

B.2.b.

1. C'est la série harmonique alternée

— Soit $n \in \mathbb{Z}$ et $p = 0$, on a alors

$$\mathbb{C}ov(X_n, X_n) = \mathbb{E}(X_n^2) = \mathbb{E}(W_n^2 + \theta^2 W_{n-1}^2 + 2\theta W_{n-1} \cdot W_n)$$

et donc, par linéarité de l'espérance

$$\mathbb{C}ov(X_n, X_n) = \mathbb{E}(W_n^2) + \theta^2 \mathbb{E}(W_{n-1}^2) + 2\theta \cdot \mathbb{E}(W_{n-1} \cdot W_n)$$

Comme $\mathbb{E}(W_n) = \mathbb{E}(W_{n-1}) = 0$, on a, par C.3.b,

$$\mathbb{E}(W_n^2) = \mathbb{E}(W_{n-1}^2) = \gamma_W(0) = \sigma^2 \text{ et } \mathbb{E}(W_{n-1} \cdot W_n) = \mathbb{C}ov(W_{n-1}, W_n) = \gamma_W(1) = 0$$

et donc

$$\mathbb{C}ov(X_n, X_n) = (1 + \theta^2) \cdot \sigma^2$$

— Soit $n \in \mathbb{Z}$ et $p = 1$, on a alors, en développant $X_n \cdot X_{n+1} = (W_n + \theta W_{n-1}) \cdot (W_{n+1} + \theta W_n)$,

$$\mathbb{C}ov(X_n, X_{n+1}) = \mathbb{E}(X_n \cdot X_{n+1}) = \mathbb{E}(W_n \cdot W_{n+1} + \theta^2 W_{n-1} \cdot W_n + \theta W_{n-1} \cdot W_{n+1} + \theta W_n^2)$$

et donc, par linéarité de l'espérance

$$\mathbb{C}ov(X_n, X_{n+1}) = \mathbb{E}(W_n \cdot W_{n+1}) + \theta^2 \mathbb{E}(W_{n-1} \cdot W_n) + \theta \mathbb{E}(W_{n-1} \cdot W_{n+1}) + \theta \mathbb{E}(W_n^2)$$

Comme $\mathbb{E}(W_{n+1}) = \mathbb{E}(W_n) = \mathbb{E}(W_{n-1}) = 0$ et par C.3.b, on a

$$\mathbb{E}(W_n^2) = \gamma_W(0) = \sigma^2, \mathbb{E}(W_n \cdot W_{n+1}) = \mathbb{E}(W_{n-1} \cdot W_n) = \gamma_W(1) = 0 \text{ et } \mathbb{E}(W_{n-1} \cdot W_{n+1}) = \gamma_W(2) = 0$$

et donc

$$\mathbb{C}ov(X_n, X_{n+1}) = \theta \cdot \sigma^2$$

— Soit $n \in \mathbb{Z}$ et $p > 1$, on a alors, en développant $X_n \cdot X_{n+p} = (W_n + \theta W_{n-1}) \cdot (W_{n+p} + \theta W_{n+p-1})$,

$$\mathbb{C}ov(X_n, X_{n+p}) = \mathbb{E}(X_n \cdot X_{n+p}) = \mathbb{E}(W_n \cdot W_{n+p} + \theta^2 W_{n-1} \cdot W_{n+p-1} + \theta W_{n-1} \cdot W_{n+p} + \theta W_n \cdot W_{n+p-1})$$

et donc, par linéarité de l'espérance

$$\mathbb{C}ov(X_n, X_{n+p}) = \mathbb{E}(W_n \cdot W_{n+p}) + \theta^2 \mathbb{E}(W_{n-1} \cdot W_{n+p-1}) + \theta \mathbb{E}(W_{n-1} \cdot W_{n+p}) + \theta \mathbb{E}(W_n \cdot W_{n+p-1})$$

Le même argument que précédemment, par C.3.b, puis $p + 1 > p > p - 1 \geq 1$, donne donc que

$$\mathbb{C}ov(X_n, X_{n+p}) = \gamma_W(p) + \theta^2 \cdot \gamma_W(p) + \theta \cdot \gamma_W(p + 1) + \theta \cdot \gamma_W(p - 1) = 0$$

B.2.c. En conclusion, la suite $(X_n)_{n \in \mathbb{Z}}$ est un processus stationnaire de paramètres $\mu = 0$ et

$$\gamma_X(p) = \begin{cases} (1 + \theta^2) \cdot \sigma^2 & \text{si } p = 0 \\ \theta \cdot \sigma^2 & \text{si } p = 1 \\ 0 & \text{si } p > 1 \end{cases}$$

B.3. Soit (X_n) un processus stationnaire de paramètres μ et γ_X , solution de l'équation suivante :

$$\forall n \geq 1, X_n - \varphi X_{n-1} = W_n, \quad (\star)$$

où φ est un nombre réel non nul tel que : $-1 < \varphi < 1$ et $(W_n) \sim \mathcal{BB}(0, \sigma^2)$.

B.3.a. Soit $n \in \mathbb{Z}$. En appliquant l'espérance à (\star) , on obtient, par linéarité,

$$\mathbb{E}(X_n) - \varphi \cdot \mathbb{E}(X_{n-1}) = \mathbb{E}(W_n) = 0.$$

Comme $\mathbb{E}(X_n) = \mu$ est indépendant de n , on obtient $(1 - \varphi) \cdot \mu = 0$ et donc $\mu = 0$.

B.3.b. Ecrivons (\star) pour $n, n-1, \dots, n-p$ en multipliant à chaque fois par φ . On obtient alors

$$\begin{array}{rcl} X_n & - & \varphi X_{n-1} = W_n \\ \varphi X_{n-1} & - & \varphi^2 X_{n-2} = \varphi W_{n-1} \\ \varphi^2 X_{n-2} & - & \varphi^3 X_{n-3} = \varphi^2 W_{n-2} \\ \varphi^3 X_{n-3} & - & \varphi^4 X_{n-4} = \varphi^3 W_{n-3} \\ \vdots & & \vdots = \vdots \\ \varphi^p X_{n-p} & - & \varphi^{p+1} X_{n-(p+1)} = \varphi^p W_{n-p} \end{array}$$

En additionnant ces égalités, elles se télescopent pour donner

$$X_n - \varphi^{p+1} X_{n-(p+1)} = \sum_{k=0}^p \varphi^k W_{n-k}. \quad (\star_p)$$

Une démonstration "plus stricte" se fait par récurrence sur p en posant, au rang $p \in \mathbb{N}$:

$$(H_p) : \forall n \in \mathbb{Z}, X_n - \varphi^{p+1} X_{n-(p+1)} = \sum_{k=0}^p \varphi^k W_{n-k}$$

— (Init.) Au rang $p = 0$, il s'agit de la propriété (\star) ;

— (Hérédité.) Supposons (H_p) vraie au rang p . Soit $n \in \mathbb{Z}$. On a alors, en spécialisant (H_p) à $n-1 \in \mathbb{Z}$,

$$X_{n-1} - \varphi^{p+1} X_{n-(p+2)} = \sum_{k=0}^p \varphi^k W_{n-1-k}.$$

En multipliant cette identité par φ et en lui ajoutant (\star) , on obtient

$$X_n - \varphi X_{n-1} + \varphi X_{n-1} - \varphi^{p+2} X_{n-(p+2)} = W_n + \sum_{k=0}^p \varphi^{k+1} W_{n-1-k}$$

i.e. après changement d'indice $\ell = k+1$ et regroupement

$$X_n - \varphi^{p+2} X_{n-(p+2)} = \sum_{\ell=0}^{p+1} \varphi^\ell W_{n-\ell}.$$

Du fait que n est quelconque $\in \mathbb{Z}$, on a donc obtenu (H_{p+1}) .

— Par récurrence, $\forall p \in \mathbb{N}$, H_p , ce qui est la proposition demandée.

B.3.c.

B.3.c.i. Soit $p \in \mathbb{N}$, en prenant la variance de (\star_p) , on obtient que

$$\mathbb{V}(X_n - \varphi^{p+1} X_{n-(p+1)}) = \mathbb{V}\left(\sum_{k=0}^p \varphi^k W_{n-k}\right)$$

et donc en utilisant A.1, A.2 (les $\varphi^k.W_{n-k}$ sont deux à deux non corrélées) et le caractère quadratique de la variance, il vient que

$$\mathbb{V}(X_n) + \varphi^{2p+2} \cdot \mathbb{V}(X_{n-(p+1)}) - 2 \cdot \mathbb{Cov}(X_n, \varphi^{p+1} \cdot X_{n-(p+1)}) = \sum_{k=0}^p \varphi^{2k} \cdot \mathbb{V}(W_{n-k}).$$

Comme

$$\mathbb{V}(X_n) = \mathbb{V}(X_{n-(p+1)}) = \gamma_X(0), \mathbb{Cov}(X_n, \varphi^{p+1} \cdot X_{n-(p+1)}) = \varphi^{p+1} \cdot \gamma_X(p+1) \text{ et } \mathbb{V}(W_{n-k}) = \sigma^2,$$

on obtient finalement

$$(1 + \varphi^{2p+2}) \cdot \gamma_X(0) - 2 \cdot \varphi^{p+1} \gamma_X(p+1) = \sigma^2 \cdot \sum_{k=0}^p \varphi^{2k}.$$

B.3.c.ii. Soulignons que $|\varphi| < 1$ par hypothèse. On reconnaît à droite de cette identité une somme de termes géométrique valant $\sigma^2 \frac{1 - \varphi^{2(p+1)}}{1 - \varphi^2}$ dont la limite lorsque $p \rightarrow +\infty$ vaut $\frac{\sigma^2}{1 - \varphi^2}$.

A gauche de l'identité, lorsque $p \rightarrow +\infty$,

$$(1 + \varphi^{2p+2}) \cdot \gamma_X(0) \rightarrow \gamma_X(0)$$

et, comme on a supposé la suite $\gamma_X(p)$ bornée, $-2 \cdot \varphi^{p+1} \gamma_X(p+1) \rightarrow 0$.

Par opérations sur les limites et unicité de la limite, on en déduit que

$$\gamma_X(0) = \frac{\sigma^2}{1 - \varphi^2}.$$

B.3.c.iii. Soit $p \in \mathbb{N}$, en reprenant le résultat de B.3.c.i et la valeur tout juste trouvée pour $\gamma_X(0)$, on a

$$(1 + \varphi^{2p+2}) \cdot \frac{\sigma^2}{1 - \varphi^2} - 2 \cdot \varphi^{p+1} \gamma_X(p+1) = \sigma^2 \cdot \frac{1 - \varphi^{2(p+1)}}{1 - \varphi^2}.$$

En réarrangeant cette égalité, on a

$$2 \cdot \varphi^{p+1} \gamma_X(p+1) = 2 \cdot \varphi^{2p+2} \cdot \frac{\sigma^2}{1 - \varphi^2}$$

et finalement, en simplifiant par φ^{p+1} , on obtient le résultat cherché, *i.e.*

$$\forall p \in \mathbb{N}, \gamma_X(p+1) = \frac{\varphi^{p+1} \sigma^2}{1 - \varphi^2}.$$

NB : le cas $\varphi = 0$ est le cas où (X_n) est un bruit blanc, déjà traité en B.1 et B.2.

B.4. Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{Z}}$ un processus stationnaire de paramètres μ et γ_X , solution de l'équation suivante :

$$\forall n \in \mathbb{Z}, X_n - \varphi X_{n-1} = m + W_n, \quad (**)$$

où $m \in \mathbb{R}$, φ est un nombre réel non nul tel que : $-1 < \varphi < 1$ et $(W_n) \sim \mathcal{BB}(0, \sigma^2)$.

On suppose de plus que la suite $(\gamma_X(p))_{p \in \mathbb{N}}$ est bornée.

B.4.a. Soit $n \in \mathbb{Z}$, en appliquant l'espérance à l'identité (**), on obtient $\mu - \varphi \cdot \mu = m$ et donc

$$\mu = \mathbb{E}(X_n) = \frac{m}{1 - \varphi}.$$

B.4.b. Pour $n \in \mathbb{Z}$, on pose $\tilde{X}_n = X_n - \mu$.

On a, pour $n \in \mathbb{Z}$,

- $\mathbb{E}(\tilde{X}_n) = \mathbb{E}(X_n) - \mu = 0$;
- et, pour $p \in \mathbb{N}$,

$$\text{Cov}(\tilde{X}_n, \tilde{X}_{n+p}) = \mathbb{E}((X_n - \mu) \cdot (X_{n+p} - \mu)) = \text{Cov}(X_n, X_{n+p}) = \gamma_X(p)$$

Ces quantités sont bien indépendantes de n et donc $(\tilde{X}_n)_{n \in \mathbb{Z}}$ est un processus stationnaire de paramètres $\tilde{\mu} = 0$ et $\gamma_{\tilde{X}} = \gamma_X$. **B.4.c.** De B.3 appliqué à (\tilde{X}_n) (l'hypothèse de "suite bornée" est remplie), on en déduit que

$$\forall p \in \mathbb{N}, \gamma_X(p) = \varphi^p \cdot \frac{\sigma^2}{1 - \varphi^2}$$

On admettra pour la suite la majoration

$$\forall N \in \mathbb{N}^*, \left| \frac{1}{N} \sum_{p=0}^{N-1} (N-p) \gamma_X(p) \right| \leq \frac{3\sigma^2}{(1-\varphi)^2 \cdot (1-\varphi^2)} \quad (***)$$

Partie C

C.1.a. En prenant l'espérance dans la relation $M_N = \frac{1}{N} \sum_{n=1}^N X_n$, par linéarité de l'espérance et du fait que $\mathbb{E}(X_n) = \mu$, on obtient

$$\mathbb{E}(M_N) = \frac{1}{N} \sum_{n=1}^N \mathbb{E}(X_n) = \mu.$$

C.1.b. La variance de la variable aléatoire M_N est

$$\Sigma^2 = \frac{1}{N^2} \left(\sum_{n=1}^N \mathbb{V}(X_n) + 2 \sum_{1 \leq n < m \leq N} \text{Cov}(X_n, X_m) \right)$$

Ce qui s'obtient comme dans la question C.2, ou par récurrence sur la question C.1.

On observe que (C.3), $\text{Cov}(X_n, X_m) = \gamma_X(m-n)$ lorsque $n < m$ et donc on peut réordonner la somme double par rapport aux valeurs de $p = m - n$ (ce qui revient à sommer sur les sous-diagonales d'un carré). Cette différence varie de 1 à $N - 1$ et le nombre de termes sur la diagonale p est $N - p$.

De même $\mathbb{V}(X_n) = \gamma_X(0)$ (cela correspond à la diagonale $p = 0$) et donc, en réécrivant

$$\Sigma^2 = \frac{1}{N} \gamma_X(0) + \frac{2}{N^2} \sum_{p=1}^{N-1} (N-p) \gamma_X(p)$$

C.1.c. Soit $\varepsilon > 0$. En appliquant l'inégalité de BIENAYMÉ-TCHEBYCHEFF à M_N , on obtient

$$\mathbb{P}(|M_N - \mu| > \varepsilon) \leq \frac{\Sigma^2}{\varepsilon^2}$$

En reprenant la formule démontrée à la question précédente, on voit que

$$\Sigma^2 \leq \frac{1}{N} \gamma_X(0) + \Sigma^2 = \frac{2}{N} \left(\frac{1}{N} \sum_{p=0}^{N-1} (N-p) \gamma_X(p) \right)$$

et donc, en utilisant la majoration (***), on obtient

$$\mathbb{P}(|M_N - \mu| > \varepsilon) \leq \frac{6\sigma^2}{N \cdot (1-\varphi)^2 \cdot (1-\varphi^2) \varepsilon^2}.$$

Il est clair que le membre de gauche de cette inégalité tend vers 0 lorsque $N \rightarrow +\infty$ et donc, par le théorème de gendarmes (une proba. est ≥ 0 !), on a

$$\lim_{N \rightarrow +\infty} \mathbb{P}(|M_N - \mu| > \varepsilon) = 0$$

C.2.a. La formule de KOENIG–HUYGHENS donne que pour toute famille de nombres $(x_n)_{1 \leq n \leq N}$

$$\frac{1}{N} \sum_{n=1}^N (x_n - \bar{x})^2 = \frac{1}{N} \sum_{n=1}^N x_n^2 - \bar{x}^2$$

où $\bar{x} = \frac{1}{N} \sum_{n=1}^N x_n$. On a donc, en appliquant cette formule pour chaque $\omega \in \Omega$, en posant $x_n = X_n(\omega)$, que

$$\Gamma_N(0) = \frac{1}{N} \sum_{n=1}^N X_n^2 - (M_N)^2 = \frac{1}{N} \sum_{n=1}^N X_n^2 - \left(\frac{1}{N} \sum_{n=1}^N X_n \right)^2$$

C.2.b. En prenant l'espérance de la formule précédente, on obtient, par linéarité de \mathbb{E} , que

$$\mathbb{E}(\Gamma_N(0)) = \frac{1}{N} \sum_{n=1}^N \mathbb{E}(X_n^2) - \mathbb{E}(M_N^2)$$

En utilisant le fait que (Notation et résultats de C.1.a et C.1.b)

$$\mathbb{E}(X_n^2) = \mathbb{V}(X_n) + \mu^2 = \gamma_X(0) + \mu^2 \text{ et } \mathbb{E}(M_N^2) = \mathbb{V}(M_N) + \mu^2 = \Sigma^2 + \mu^2$$

il vient que (on remplace Σ^2 par la formule trouvée en C.1.b.)

$$\mathbb{E}(\Gamma_N(0)) = \gamma_X(0) + \mu^2 - \frac{1}{N^2} \left(N \cdot (\gamma_X(0) + \mu^2) + 2 \sum_{p=1}^{N-1} (N-p) (\gamma_X(p) + \mu^2) \right).$$

C.2.c. Dans l'équation précédente, en développant, la quantité en facteur de μ^2 est

$$1 - \frac{1}{N^2} \left(N + 2 \sum_{p=1}^{N-1} (N-p) \right) = 1 - \frac{1}{N^2} \left(N + 2 \frac{N \cdot (N-1)}{2} \right) = 1 - \frac{1}{N^2} (N^2) = 0$$

On a bien sûr reconnu et utilisé la formule donnant la somme des entiers de 1 à $N-1$. De l'équation précédente, il reste donc :

$$\mathbb{E}(\Gamma_N(0)) = \gamma_X(0) - \frac{1}{N^2} \left(N \cdot \gamma_X(0) + 2 \sum_{p=1}^{N-1} (N-p) \cdot \gamma_X(p) \right).$$

C.2.d. Comme en C.1.c, par $(\star \star \star)$, lorsque $N \rightarrow +\infty$,

$$\frac{1}{N^2} \left(N \cdot \gamma_X(0) + 2 \sum_{p=1}^{N-1} (N-p) \cdot \gamma_X(p) \right) = \frac{1}{N} \left(\gamma_X(0) + 2 \frac{1}{N} \cdot \sum_{p=1}^{N-1} (N-p) \cdot \gamma_X(p) \right) \rightarrow 0$$

et donc :

$$\lim_{N \rightarrow +\infty} \mathbb{E}(\Gamma_N(0)) = \gamma_X(0).$$

C.3. Informatique.

C.3.a. Il s'agit juste d'implémenter les formules de moyennes proposées, à la façon d'un calcul de moyenne, de variance ou de covariance usuel.


```

def mu_gamma01(x):
    """
    Calcul de la moyenne et des gamma(p), p=0,1
    """
    N = len(x)
    mu = 0
    for xi in x:
        mu += xi
    mu = mu/N
    gamma = [0]*2 #Prepare la liste des gamma
    for p in range(2):
        for n in range(N-p):
            gamma[p] += (x[n]-mu)*(x[n+p]-mu)
        gamma[p] = gamma[p]/(N-p)
    return mu, gamma[0], gamma[1]

```

C.3.b. Ici, c'est encore plus simple, on utilise juste les formules qui transforme les paramètres d'entrée en paramètres de sortie, le tout est d'avoir compris les relations exhibées dans l'introduction à cette méthode.

```

def m_phi_sigma2(x):
    """
    retourne les paramètres estimés du modèle
    """
    mu, gamma0, gamma1 = mu_gamma01(x)
    phi = gamma1/gamma0
    m = mu*(1-phi)
    sigma2 = gamma0*(1-phi**2)
    return m, phi, sigma2

```

C.3.c. Comme `numpy.random.rand()` retourne une variable U uniforme sur $[0, 1]$ et donc d'espérance $\frac{1}{2}$, de variance $\frac{1}{12}$, il suffit de prendre une fonction affine ad-hoc de U , i.e. $W = \sqrt{12} \cdot (U - \frac{1}{2})$.

```

from numpy.random import rand
from numpy import sqrt
def W():
    """
    v.a uniforme sur intervalle esperance nulle, variance 1
    """
    return (rand() - 0.5)*2*sqrt(3)

```

C.3.d. A près avoir mis les bons paramètres permettant de simuler des v.a. d'espérance et de variance adéquates à l'aide de $W()$, on met un place un calcul de suite récurrente avec, à l'initialisation et à chaque étape, un élément aléatoire.

```

def simule_lac(N,m,phi,sigma2):
    X = [0]*N
    sigma = sqrt(sigma2)
    s = sigma/sqrt(1-phi**2)
    mu = m/(1-phi)
    X[0] = mu + s*W()
    for n in range(1,N):
        X[n] = m + phi*X[n-1] + sigma*W()
    return X

```

En récupérant les données du lac Huron (cf Scripts corrigés complets), on peut grâce à ces fonctions, simuler un lac qui ressemble au lac Huron, pourvu que l'on croie que ce lac suit le modèle proposé. Peut-on s'en servir pour faire des prédictions ? Bonne question, ça me semble douteux. Ce serait comme observer un joueur de Monopoly, deviner sa façon de jouer et en déduire une prédiction pour le reste de la partie.

Le modèle proposé dans le texte est bien connu en hydrologie (et il est utilisé dans beaucoup d'autres domaines), il s'appelle le modèle $AR - 1$, comme auto-régressif d'ordre 1.

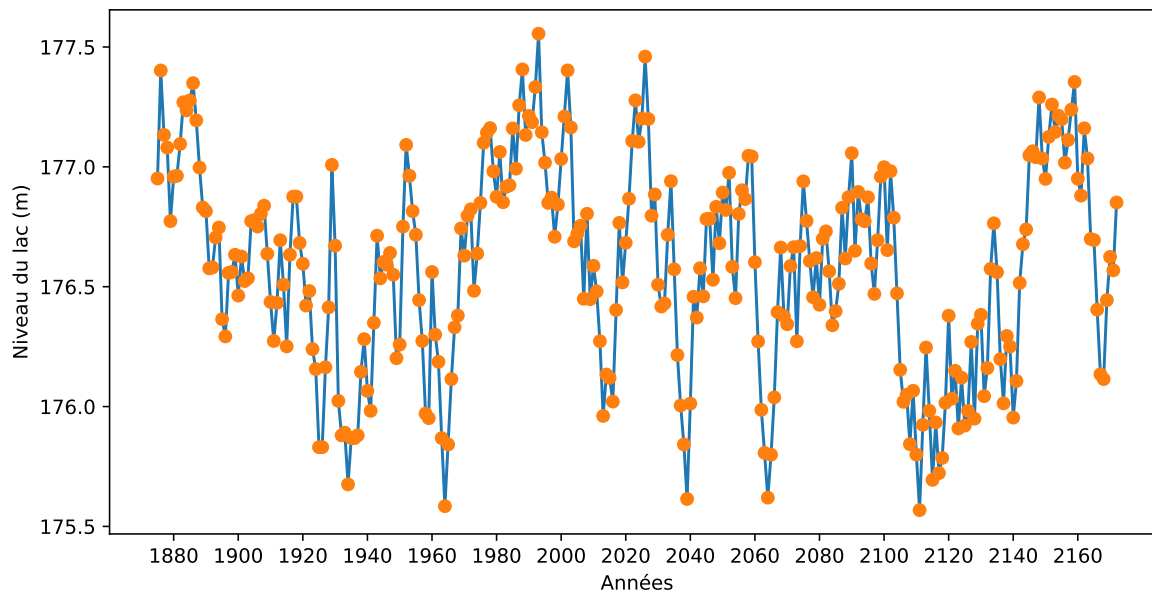


FIGURE 4 – « Prolongation » des données du lac Huron.