

1 Exercices (niveau Sup)	2
2 Problèmes	7
2.1 Preuve probabiliste du théorème de Weierstrass	7
2.2 Formule de Wald et application	8
2.3 Approximation L^1 par une constante	8
2.4 $E(X+Y)$	9
2.5 Graphe aléatoire	9
2.6 Bornes asymptotiques d'une marche aléatoire dans \mathbb{Z} , et déplacement moyen	10
2.6.1 Propriété de Borel-Cantelli	10
2.6.2 Bornes asymptotiques d'une marche aléatoire dans \mathbb{Z}	10
2.6.3 Déplacement moyen	10
2.7 Marches aléatoires	11
2.7.1 Marche aléatoire dans \mathbb{Z} , retour à l'origine	11
2.7.2 Marche aléatoire dans $\{0, \dots, N\}$ à frontières absorbantes	12
2.8 Problème de file d'attente	13
2.9 Familles ε -orthonormées	14
2.9.1 \mathbb{R}^n contient une famille $\varepsilon - ON$ de cardinal $\left\lceil e^{\frac{\varepsilon^2 n}{4}} \right\rceil$	14
2.9.2 Une famille de $\mathbb{R}^n \frac{1}{\sqrt{2n}} - ON$ est de cardinal $\leq 2n - 1$	15
2.10 Apparition de motifs, temps d'apparition	16
2.11 Loi forte des grands nombres dans le cas L^4	17
2.12 Exemples de cas du théorème du zéro-un de Kolmogorov	17
2.13 PGCD de deux entiers	18
2.13.1 Première approche	18
2.13.2 Seconde approche	20
2.14 Inégalité de Le Cam	21
2.15 Loi Zeta (X 2020)	22
2.16 Marche aléatoire dans \mathbb{Z}^d	24
2.16.1 Transformée de Fourier et convolution	24
2.16.2 Étude de la récurrence de 0	25
2.17 Matrices stochastiques	26
2.17.1 Convergence en moyenne	26
2.17.2 Convergence sous l'hypothèse de primitivité	27

Sans précision supplémentaire, les tirages se font avec équiprobabilité.

Les univers sont souvent omis. Lorsqu'on se donne X_1, \dots, X_n variables aléatoires indépendantes etc... , par exemple, il est implicite qu'elles sont portées par un même univers probabilisé non précisé.

Concernant les familles de variables aléatoires, on abrège "mutuellement indépendantes" en "indépendantes".

E ou \mathbb{E} désigne l'espérance, P ou \mathbb{P} la probabilité.

\overline{A} , ou A^c est le complémentaire de A .

1 Exercices (niveau Sup)

Exercice 1

Une urne contient b boules blanches et n boules noires.

On effectue des tirages sans remise.

Soit E_k : "la première boule blanche apparaît au k -ième tirage".

Montrer que, si $k \leq n + 1$,
$$P(E_k) = \frac{\binom{n+b-k}{b-1}}{\binom{n+b}{b}}.$$

Exercice 2

Une urne contient b boules blanches et n boules noires.

$c \in \mathbb{N}^*$ est fixé.

A chaque étape, on tire une boule, et on en remet $c + 1$ de la même couleur dans l'urne.

Soit A_k : "le k -ième tirage donne une boule blanche".

Justifier que $P(A_k) = P(A_k|A_1)P(A_1) + P(A_k|A_1^c)P(A_1^c)$.

Montrer que $\forall k, P(A_k) = \frac{b}{b+n}$.

Exercice 3

On dispose de $m + 1$ urnes U_0, \dots, U_m .

$\forall k, U_k$ contient k boules blanches et $m - k$ boules noires.

On choisit une urne au hasard, et on y effectue n tirages avec remise.

Si $n < m$, calculer la probabilité $p_{n,m}$ que le $n + 1$ -ième tirage donne une boule blanche sachant que les n précédents ont donné n boules blanches.

Le résultat fera apparaître $S_n = \sum_{k=0}^m k^n$ et S_{n+1} .

On pourra introduire les événements B_k : "l'urne choisie est U_k ", et A_p : "les p premiers tirages ont donné des boules blanches", et calculer $P(A_p|B_k)$.

A n fixé, déterminer $\lim_{m \rightarrow +\infty} p_{n,m}$

Exercice 4

On dispose de n urnes et de m boules, que l'on répartit aléatoirement dans les urnes.

L'univers peut être modélisé par $\mathcal{F}(\{1, \dots, m\}, \{1, \dots, n\})$ muni de l'équiprobabilité.

1. Si $k \leq m$, montrer que la probabilité, notée $p_{m,n,k}$, qu'une urne donnée soit de cardinal k est

$$\binom{m}{k} \frac{1}{n^k} \left(1 - \frac{1}{n}\right)^{m-k}.$$

Si $c > 0$, $n \rightarrow +\infty$, et m est fonction de n avec $m_n \sim cn$, déterminer $\lim_{n \rightarrow +\infty} p_{m,n,k}$, à k fixé.

2. $m \leq n$. Quelle est la probabilité, notée $q_{m,n}$, que toute urne contienne au plus une boule (ie probabilité d'injectivité)?

Si $c > 0$, $n \rightarrow +\infty$, et m est fonction de n avec $m_n \sim c\sqrt{n}$, déterminer $\lim_{n \rightarrow +\infty} q_{m,n}$.

3. Si $m \geq n$, quelle est la probabilité que toute urne contienne au moins une boule (ie probabilité de surjectivité)?

On pourra utiliser A_i : " i n'a pas d'antécédent", $P(A_{i_1} \cap \dots \cap A_{i_k})$ et la formule du crible.

Exercice 5

Trois portes sont fermées. Derrière l'une se trouve une voiture, et derrière les deux autres un porte-clés.

Le candidat se place devant une porte. Le présentateur, qui connaît l'emplacement de la voiture, ouvre une des deux autres portes derrière laquelle se trouve un porte-clé. Laquelle des deux autres portes doit ouvrir le candidat pour maximiser sa chance de trouver la voiture? En disant que le candidat ouvre la porte 1, et en notant V_i : "la voiture est derrière la porte i " et O_i : "le présentateur ouvre la porte i ", on calculera $P(O_2|V_i)$, $P(O_2)$ puis $P(V_3|O_2)$ par exemple.

Exercice 6**Indicatrice d'Euler**

$\Omega = \{1, \dots, n\}$ est muni de l'équiprobabilité.

Si $k \in \{1, \dots, n\}$, soit $A_k = \{a \in \Omega \mid k \text{ divise } a\}$.

1. Si $k|n$, que vaut $P(A_k)$?

Si k_1, \dots, k_q sont des diviseurs de n premiers entre eux deux à deux, montrer que A_{k_1}, \dots, A_{k_q} sont mutuellement indépendants.

On note P_n l'ensemble des nombres premiers divisant n , et $\varphi(n) = \text{card}(\{k \in \{1, \dots, n\} \mid k \wedge n = 1\})$.

2. Montrer que $\frac{\varphi(n)}{n} = \prod_{p \in P_n} \left(1 - \frac{1}{p}\right)$.

Exercice 7

$c \in \mathbb{N}^*$. Le joueur dispose initialement d'une fortune $k \in \{0, \dots, c\}$.

Il joue à pile ou face, la pièce donnant pile avec une probabilité $p \in]0, 1[$.

Quand il gagne (pile), sa fortune augmente d'un, quand il perd, elle diminue d'un.

La partie s'arrête quand sa fortune atteint 0 (ruine) ou c .

Calculer la probabilité $p_{k,c}$ de ruine du joueur. (trouver une relation de récurrence)

Exercice 8

$m, n \in \mathbb{N}^*$, $m \leq n$.

1. Une urne contient n boules numérotées $1, \dots, n$.

On tire sans remise m boules, $m \leq n$.

Chercher la loi du plus petit numéro, ie, en notant X la variable aléatoire donnant le plus petit numéro du tirage, calculer $P(X > k)$ si $k \in \{0, \dots, n\}$.

2. Idem pour un tirage avec remise de m boules.

Exercice 9

Soit p_n la probabilité d'obtenir au moins n fois 6 en lançant $6n$ fois un dé non pipé.

1. On lance $6n$ fois un dé non pipé. Soit X_n la variable aléatoire "nombre de 6". Quelle est la loi de X_n ?

2. Si $i \in \{0, \dots, n\}$, montrer que $P(X_n = i) \leq P(X_n = n)$.
3. Soit Y de loi $B(6, 1/6)$ indépendante de X_n .
Justifier que $X_{n+1} \sim X_n + Y$.
Calculer $\sum_{k=0}^5 P(Y \geq k+1)$.
4. Vérifier que $p_{n+1} = P(X_n \geq n+1) + \sum_{k=0}^5 P(Y \geq k+1)P(X_n = n-k)$ puis montrer que $(p_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$ est décroissante.
5. Soit (A_n) une suite de variables aléatoires réelles indépendantes de même loi, intégrables et de variance finie, $M = E(A_1)$, $\sigma = \sigma_{A_1}$.
Soit $B_n = \frac{A_1 + \dots + A_n - nM}{\sigma\sqrt{n}}$.
Donner l'écart type et la moyenne de B_n .

On admet que pour tout $x \in \mathbb{R}$, $P(B_n \geq x) \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_x^{+\infty} \exp(-t^2/2) dt$
(**Théorème centrale-limite**. On a $\sqrt{2\pi} = \int_{\mathbb{R}} \exp(-x^2/2) dx$).
6. Déterminer $\lim_{n \rightarrow +\infty} p_n$.

Exercice 10

Soient $A, B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ telles que $A \neq B$.

On considère X_1, \dots, X_n , variables de Bernoulli indépendantes de paramètre $\frac{1}{2}$, et $X =$

$$\begin{pmatrix} X_1 \\ \vdots \\ X_n \end{pmatrix}.$$

On veut montrer que $P(AX = BX) \leq \frac{1}{2}$. (rq : sert dans un algorithme probabiliste de vérification de produit matriciel).

On se fixe i tel que les lignes i de A et B soient différentes. On note A' et B' les lignes $(\in \mathcal{M}_{1,n}(\mathbb{R}))$ i de A et B .

Soit $L = (l_1, \dots, l_n) = A' - B'$. Disons que $l_1 \neq 0$.

1. Montrer que $P(LX = 0) = \frac{1}{2} \left(P(l_2 X_2 + \dots + l_n X_n = 0) + P(l_2 X_2 + \dots + l_n X_n = -l_1) \right)$.
2. Conclure.

Exercice 11

$m, n \in \mathbb{N}^*$. On munit $\Omega = \mathcal{F}(\{1, \dots, m\}, \{1, \dots, n\})$ de l'équiprobabilité.

Si $\omega \in \Omega$, $X(\omega)$ est le nombre de points de $\{1, \dots, n\}$ sans antécédents par ω .

Déterminer $E(X)$ et $V(X)$.

On pourra les variables aléatoires $X_i(\omega) = \begin{cases} 1 & \text{si } i \text{ n'a pas d'antécédent par } \omega \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$.

Déterminer $E(Y)$ où $Y(\omega) = \text{card}(Im(\omega))$.

Exercice 12

Soit $(X_{i,j})_{1 \leq i,j \leq n}$ une famille de variables aléatoires réelles indépendantes, définie sur un univers Ω .

Si $\omega \in \Omega$, $M(\omega) = (X_{i,j}(\omega))_{i,j} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$.

1. Montrer que $E(\det(M)) = \det((E(X_{i,j}))_{i,j})$.
2. On suppose les $X_{i,j}$ centrées et $\forall i, j, E(X_{i,j}^2) = 1$.
Calculer $E((\det(M))^2)$.

Exercice 13

Soient X_1, \dots, X_{n+1} des variables aléatoires indépendantes à valeurs dans $\{1, \dots, n\}$ de même loi : $P(X_i = 1) = P(X_i = 2) = \dots = P(X_i = n) = \frac{1}{n}$.

Soit $T = \min\{j \in \{2, \dots, n+1\} \mid X_j \in \{X_1, \dots, X_{j-1}\}\}$ (nombre d'essais nécessaires pour obtenir un résultat déjà obtenu lors d'un tirage avec remise dans un ensemble de cardinal n)

1. Justifier que T est bien définie.

Calculer $P(T \geq k)$ si $k \in \{1, \dots, n+1\}$, puis établir $E(T) = \frac{n!}{n^n} \sum_{i=0}^n \frac{n^i}{i!}$.

2. Vérifier que $E(T) = \int_0^{+\infty} \left(1 + \frac{x}{n}\right)^n e^{-x} dx$.
3. Faire le changement de variable $x = \sqrt{nt}$, puis déterminer un équivalent de $E(T)$ lorsque $n \rightarrow +\infty$ (CVD).

Exercice 14

On se donne deux urnes A et B contenant en tout $b \geq 2$ boules.

Lors de chaque étape, une boule est choisie avec équiprobabilité, et changée d'urne.

Soit X_i la variable aléatoire "nombre de boules dans l'urne A au temps i ".

1. Déterminer $P(X_{k+1} = i+1 \mid X_k = i)$ et $P(X_{k+1} = i-1 \mid X_k = i)$.
2. Soit $Y_k = X_{k+1} - X_k$.
Établir que $E(Y_k) = 1 - \frac{2}{b}E(X_k)$, puis calculer $E(X_k)$.
3. $\lim_{k \rightarrow +\infty} E(X_k)$?

Exercice 15

Exemples d'utilisation de la méthode d'Erdős.

Cette méthode consiste, pour montrer l'existence d'un objet, à introduire un espace probabilisé adéquat, et à montrer que dans celui-ci la probabilité d'existence est non nulle.

Soient x_1, \dots, x_n des vecteurs unitaires d'un espace préhilbertien réel.

1. On veut montrer qu'il existe $(\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n) \in \{-1, 1\}^n$ tels que $\left\| \sum_{i=1}^n \varepsilon_i x_i \right\| \leq \sqrt{n}$.

Soient V_1, \dots, V_n des variables aléatoires de Rademacher indépendantes ($P(V_i = -1) = P(V_i = 1) = \frac{1}{2}$), et $X = \left\| \sum_i V_i x_i \right\|^2$.

Calculer $E(X)$ et conclure.

2. Soient $p_1, \dots, p_n \in [0, 1]$ et $y = \sum_i p_i x_i$.

On veut montrer qu'il existe I une partie de $\{1, \dots, n\}$ telle que $\|y - \sum_{i \in I} x_i\| \leq \frac{\sqrt{n}}{2}$.

- (a) Si (x_1, \dots, x_n) est libre, où est géométriquement y , et où est $\sum_{i \in I} x_i$ lorsque I est une partie de $\{1, \dots, n\}$? (introduire le parallélépipède engendré par les x_i)
- (b) Montrer le résultat en considérant V_1, \dots, V_n variables aléatoires indépendantes de loi *Bernoulli*(p_i), et $\left\| y - \sum_{i=1}^n V_i x_i \right\|^2$.

Exercice 16

$\Omega = S_n$ est muni de l'équiprobabilité.

Si $k \in \{1, \dots, n\}$ et $\omega \in S_n$, soit $X_k(\omega) = \begin{cases} 1 & \text{si } \omega(k) = k \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$

Soit $X = X_1 + \dots + X_n$ (variable aléatoire "nombre de points fixes")

Calculer $E(X)$ et $V(X)$.

Exercice 17

1. Soient $f, g : I \rightarrow \mathbb{R}$ croissantes, où I est une partie de \mathbb{R} .

Soit X une variable aléatoire à valeurs dans I , et Y une variable aléatoire indépendante de même loi.

En considérant $(f(X) - f(Y))(g(X) - g(Y))$, montrer que $Cov(f(X), g(X)) \geq 0$.

2. Si $a_1 \leq \dots \leq a_n$ et $b_1 \leq \dots \leq b_n$ sont des réels, montrer que

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n a_i b_i \geq \frac{1}{n^2} \left(\sum_{i=1}^n a_i \right) \left(\sum_{i=1}^n b_i \right).$$

Exercice 18

$m, n \in \mathbb{N}$, $m \leq n$.

$m + n$ électeurs e_1, \dots, e_{m+n} votent successivement pour deux candidats, notés A et B .

On cherche la probabilité notée $q_{m,n}$, que le candidat A ait toujours été strictement en tête, sachant qu'au final A recueille n voix (et donc B recueille m voix).

Rq : on a donc $q_{n,n} = 0$.

Plus formellement, notons $Z_{m,n} = \{(a_1, \dots, a_{m+n}) \in \{-1, 1\}^{n+m} \mid \sum_{i=1}^{m+n} a_i = n - m\}$, et

$$Y_{m,n} = \{(a_1, \dots, a_{m+n}) \in Z_{m,n} \mid \forall k \in \llbracket 1, \dots, m+n \rrbracket, \sum_{i=1}^k a_i > 0\}.$$

$$q_{m,n} = \frac{\text{card}(Y_{m,n})}{\text{card}(Z_{m,n})}.$$

1. $\text{card}(Z_{m,n}) = ?$
2. Notons $Y_{m,n}^+ = \{(a_1, \dots, a_{m+n}) \in Y_{m,n} \mid a_{m+n} = 1\}$ et $Y_{m,n}^- = \{(a_1, \dots, a_{m+n}) \in Y_{m,n} \mid a_{m+n} = -1\}$.
Si $n > m$, montrer que $\text{card}(Y_{m,n}^+) = \text{card}(Y_{m,n-1})$ et $\text{card}(Y_{m,n}^-) = \text{card}(Y_{m-1,n})$.
En déduire que $q_{m,n} = \frac{n}{n+m}q_{m,n-1} + \frac{m}{n+m}q_{m-1,n}$.
3. Montrer que $q_{m,n} = \frac{n-m}{n+m}$. (récurrence sur $m+n$)

Exercice 19

On dispose de deux dés "pipés". On se demande si la somme S des numéros des deux dés peut vérifier $\forall k \in \llbracket 2, 12 \rrbracket, P(S = k) = \frac{1}{11}$?

En d'autres termes, on se donne X, Y variables aléatoires indépendantes à valeurs dans $\{1, \dots, 6\}$ (non nécessairement de même loi), et on pose $S = X + Y$.

On suppose $\forall k \in \llbracket 2, 12 \rrbracket, P(S = k) = \frac{1}{11}$.

On note $G_X(t) = \sum_{k=0}^{+\infty} P(X = k)t^k$ la fonction caractéristique de X .

1. Donner $G_S(t)$, et une relation entre $G_X(t)$, $G_Y(t)$, et $G_S(t)$.
2. Etablir une contradiction.

2 Problèmes

2.1 Preuve probabiliste du théorème de Weierstrass

Soit $f \in \mathcal{C}([0, 1], \mathbb{R})$.

Si $x \in [0, 1]$, $n \in \mathbb{N}^*$, $k \in \{0, \dots, n\}$, on pose :

$$r_{n,k}(x) = \binom{n}{k} x^k (1-x)^{n-k}, \text{ et } f_n(x) = \sum_{k=0}^n r_{n,k}(x) f\left(\frac{k}{n}\right).$$

Si $\delta > 0$, $w_\delta(f) = \sup\{|f(x) - f(y)| \mid x, y \in [0, 1], |x - y| \leq \delta\}$.

1. Pourquoi a-t-on $w_\delta(f) \xrightarrow{\delta \rightarrow 0} 0$?
2. Soit $x \in [0, 1]$. Soient X_1, \dots, X_n des variables aléatoires indépendantes de loi *bernoulli*(x).
Soit $S_n = X_1 + \dots + X_n$.
Quelle est la loi de S_n ?
Exprimer $E(f(S_n/n))$ avec f_n .
3. (a) Soient $\delta > 0$, $x \in [0, 1]$, et $n \in \mathbb{N}^*$.
Comme précédemment, soient X_1, \dots, X_n des variables aléatoires indépendantes de loi *bernoulli*(x) et $S_n = X_1 + \dots + X_n$.
Soit $A_{n,\delta} = \left\{ \left| \frac{S_n}{n} - x \right| \geq \delta \right\}$.
Montrer que $|E(f(S_n/n)) - f(x)| \leq w_\delta(f) + 2P(A_{n,\delta})\|f\|_\infty \leq w_\delta(f) + \frac{\|f\|_\infty}{2n\delta^2}$.
(b) En déduire que $(f_n)_n$ converge uniformément vers f .

2.2 Formule de Wald et application

Soient $(X_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$ et N des variables aléatoires à valeurs dans \mathbb{N} , définies sur un même espace probabilisé, mutuellement indépendantes.

Les X_n ont toutes même loi.

On pose, si $\omega \in \Omega$, $S(\omega) = X_1(\omega) + \dots + X_{N(\omega)}(\omega)$, avec la convention $S(\omega) = 0$ si $N(\omega) = 0$.

1. Montrer que S est une variable aléatoire.

2. Soit $t \in [0, 1]$. Montrer que :

$$\begin{aligned} G_S(t) &= \sum_{k=0}^{+\infty} \sum_{p=0}^{+\infty} P(N=p) P(X_1 + \dots + X_p = k) t^k \\ &= \sum_{k=0}^{+\infty} \sum_{p=0}^{+\infty} \sum_{\substack{i_0, \dots, i_p \in \mathbb{N} \\ i_0 + \dots + i_p = k}} P(N=p) P(X_1 = i_0) t^{i_0} \dots P(X_p = i_p) t^{i_p} \\ &= \sum_{p=0}^{+\infty} P(N=p) G_{X_0}(t)^p = G_N(G_{X_1}(t)). \end{aligned}$$

3. On suppose que N et X_1 sont d'espérances finie. Montrer que S est d'espérance finie et $E(S) = E(X_1)E(N)$.

4. Une application:

Lors d'une ponte, un insecte pond un nombre aléatoire d'oeufs, suivant une loi de Poisson de paramètre $\lambda > 0$. La probabilité qu'un oeuf éclore et donne un nouvel insecte est $\alpha \in]0, 1[$.

Soit X la variable aléatoire donnant le nombre d'insectes issus de la ponte.

Déterminer la loi de X , et son espérance.

2.3 Approximation L^1 par une constante

X est une variable aléatoire discrète à valeurs réelles d'espérance finie.

Si $x \in \mathbb{R}$, soit $V(x) = E(|X - x|)$.

1. Montrer que V est 1-lipschitzienne, et admet un minimum.

2. Soient $x \in \mathbb{R}$ et $\varepsilon > 0$. Montrer que :

$$V(x + \varepsilon) - V(x) = \varepsilon \left(-P(X \geq x + \varepsilon) + P(X \leq x) + P(x < X < x + \varepsilon) \right) + 2E\left((x - X)1_{x < X < x + \varepsilon}\right).$$

3. En déduire que V est dérivable à droite en x , et donner $V'_d(x)$.

4. Calculer similairement $V'_g(x)$.

Soit $E = \{x \in \mathbb{R} \mid P(X \geq x) \geq 1/2 \text{ et } P(X > x) \leq 1/2\}$.

5. Montrer que E est non vide.

6. Montrer que E est un intervalle, puis que E est un segment.

7. Montrer que V est constante sur E , égale à $\min_{\mathbb{R}} V$.

2.4 $E(|X+Y|)$

Soient X, Y deux variables aléatoires réelles indépendantes de même loi, ayant une espérance.

1. On veut montrer que $E(|X+Y|) \geq E(|X|)$.

(a) Traiter le cas particulier dans lequel X est à valeurs dans $\{-1, 1\}$. (tout calculer à partir de $p = P(X = 1)$ et $q = 1 - p$)

On revient au cas général.

On note $a = \sum_{x \geq 0} xP(X = x)$, $b = \sum_{x < 0} |x|P(X = x)$, $p = P(X \geq 0)$, $q = 1 - p$.

(b) Exprimer $\sum_{x, y \geq 0} |x + y|P(X = x)P(Y = y)$ en fonction de a, b, p, q .

(c) Montrer que $\sum_{x \geq 0, y < 0} |x + y|P(X = x)P(Y = y) \geq aq - bp$.

(d) Montrer que $E(|X + Y|) \geq 2(ap + bq + |aq - bp|)$.

(e) Montrer que $E(|X + Y|) \geq E(|X|)$.

2. On veut montrer que $E(|X + Y|) \geq E(|X - Y|)$.

On suppose dans les deux questions suivantes X, Y à valeurs dans \mathbb{Z} .

On note $X^+ = \max(X, 0)$, $X^- = \max(-X, 0)$. idem pour Y .

(a) Vérifier que:

$$|X + Y| - |X - Y| = 2 \left(\min(X^+, Y^+) + \min(X^-, Y^-) - \min(X^-, Y^+) - \min(X^+, Y^-) \right).$$

(b) Montrer que $E(|X + Y|) - E(|X - Y|) = 2 \sum_{n=0}^{+\infty} (P(X^+ > n) - P(X^- > n))^2 \geq 0$.

(c) On revient au cas général. $[]$ désigne la partie entière.

Montrer le résultat en utilisant $X_n = \frac{1}{n}[nX]$ et $Y_n = \frac{1}{n}[nY]$

2.5 Graphe aléatoire

On définit un graphe aléatoire : soit S un ensemble fini de n points (les sommets) et pour toute paire x, y d'éléments de S ($x \neq y$), on note $T_{x,y}$ une variable de Bernoulli de paramètre p ; les arêtes du graphe sont les paires x, y ($x \neq y$) telles que $T_{x,y} = 1$. Les variables $T_{x,y}$ sont supposées indépendantes.

1. Quel est le nombre maximal d'arêtes de G ?

2. Soit $x \in S$ un sommet. On considère la variable aléatoire $\deg(x)$ égale au nombre d'arêtes issues du sommet x . Déterminer la loi de $\deg(x)$.

3. Un sommet x est dit isolé si $\deg(x) = 0$.

On note Z la variable aléatoire comptant les sommets isolés de G . Montrer que $E(Z) = n(1-p)^{n-1}$.

On pourra introduire, si $x \in S$, la variable aléatoire $T_x = \begin{cases} 1 & \text{si } x \text{ est isolé} \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$.

On suppose dorénavant que $p = c \frac{\ln(n)}{n}$, avec c réel > 0 .

4. Si $c > 1$, déterminer les limites de $E(Z)$ et $P(Z = 0)$ lorsque $n \rightarrow +\infty$.

5. Montrer que $P(Z = 0) \leq \frac{V(Z)}{E(Z)^2}$.
6. Calculer $V(Z)$.
7. Ici $c < 1$. Limite de $P(Z = 0)$ lorsque $n \rightarrow +\infty$?

2.6 Bornes asymptotiques d'une marche aléatoire dans \mathbb{Z} , et déplacement moyen

2.6.1 Propriété de Borel-Cantelli

Soit (E_n) une suite d'événements d'un espace probabilisé. Ω est l'univers.

On suppose que $\sum_{n \in \mathbb{N}} P(E_n)$ converge.

On note $R_n = \sum_{k=n}^{+\infty} P(E_k)$, et $B_n = \bigcup_{k=n}^{+\infty} E_k$.

1. Montrer que $P(B_n) \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 0$
2. Notons $Q = \{\omega \in \Omega \mid \exists N_\omega \in \mathbb{N} ; \forall k \geq N_\omega, \omega \notin E_k\}$ et $V = \{\omega \in \Omega \mid \text{il existe une infinité de } n \text{ tels que } \omega \in E_n\}$.
Quel est le lien entre Q et V , entre V et les B_n ?
Montrer que $P(Q) = 1$ et $P(V) = 0$.

2.6.2 Bornes asymptotiques d'une marche aléatoire dans \mathbb{Z}

On se donne une suite $(X_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$ de variables aléatoires indépendantes, définies sur un univers Ω , toutes de même loi : $P(X_n = -1) = 1/2$, $P(X_n = 1) = 1/2$.

On pose $S_n = X_1 + \dots + X_n$

3. Donner $E(S_n)$ et $V(S_n)$.
4. Montrer que $E(\exp(tS_n)) = (\cosh(t))^n$
5. $\lambda > 0$. Montrer que $\forall t > 0$,
$$P(S_n \geq \lambda) = P(\exp(tS_n) \geq \exp(\lambda t)) \leq (\cosh(t))^n e^{-\lambda t} \leq \exp\left(n \frac{t^2}{2} - \lambda t\right).$$

En déduire que $P(S_n \geq \lambda) \leq \exp\left(-\frac{\lambda^2}{2n}\right)$.
6. $\lambda > 0$. Montrer que $P(|S_n| \geq \lambda) \leq 2 \exp\left(-\frac{\lambda^2}{2n}\right)$.
7. Montrer que $P(\{\omega \mid \exists N_\omega \in \mathbb{N} ; \forall k \geq N_\omega, |S_n(\omega)| \leq 2\sqrt{n \ln(n)}\}) = 1$.

2.6.3 Déplacement moyen

On note $p_n = P(S_n = 0)$.

8. Si $k \in \mathbb{Z}$ et $n \geq 1$, donner une relation entre $P(S_{n+1} = k)$, $P(S_n = k - 1)$, $P(S_n = k + 1)$.
9. Montrer que $E(|S_{n+1}|) = p_n + E(|S_n|)$.

10. Calcul et équivalent de p_{2n} et p_{2n+1} .
11. Équivalent de $E(|S_n|)$ quand $n \rightarrow +\infty$.

2.7 Marches aléatoires

Les deux parties sont indépendantes.

2.7.1 Marche aléatoire dans \mathbb{Z} , retour à l'origine

$p \in]0, 1[$ et $q = 1 - p$.

Au temps 0, une personne est à la position 0. $\forall n \in \mathbb{N}$, au temps n , si la personne est en position $x \in \mathbb{Z}$, elle va à gauche en position $x - 1$ avec une probabilité q , et à droite en position $x + 1$ avec une probabilité p .

Formellement, on se donne une suite $(X_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$ de variables aléatoires indépendantes, définies sur un univers Ω , toutes de même loi : $P(X_n = -1) = q$, $P(X_n = 1) = p$.

La position de la personne au temps $n \in \mathbb{N}^*$ est donnée par la variable aléatoire $S_n = X_1 + \dots + X_n$. On pose $S_0 = 0$ (position au temps 0)

On définit les événements : $\forall n \in \mathbb{N}$, $O_n = \{S_n = 0\}$ ("la personne est à l'origine au temps n "), $\forall n \in \mathbb{N}^*$, $A_n = \{S_1 \neq 0, \dots, S_{n-1} \neq 0, S_n = 0\}$ ("le premier retour à l'origine se fait au temps n ").

On note $h_n = P(O_n)$ (On a donc $h_0 = 1$) et $y_n = P(A_n)$. On convient que $y_0 = 0$.

1. Calculer $E(S_n)$ et $V(S_n)$.
 2. Montrer que, si $\varepsilon > 0$,

$$P\left(\left|\frac{S_n}{n} - (p - q)\right| \geq \varepsilon\right) \leq \frac{1 - (p - q)^2}{n\varepsilon^2}.$$
 3. Si n est impair, que vaut h_n ?
 4. Si, au temps $2n$, la personne est en position $2k$ avec $|k| \leq n$, combien de fois est-elle allée à droite?
 5. Si $|k| \leq n$, montrer que $P(S_{2n} = 2k) = \binom{2n}{n+k} p^{n+k} q^{n-k}$.
 6. En utilisant la formule de Stirling, si $p = q = \frac{1}{2}$, donner un équivalent de h_{2n} quand $n \rightarrow +\infty$.
 7. $n \in \mathbb{N}^*$. $P(O_n | \overline{A_1} \cup \dots \cup \overline{A_n}) = ?$. Justifier que $h_n = \sum_{k=1}^n y_k P(O_n | A_k)$.
 8. Montrer que, si $k \in \{1, \dots, n\}$, $P(O_n | A_k) = h_{n-k}$.
- On pose $f(t) = \sum_{n=0}^{+\infty} h_n t^n$ et $g(t) = \sum_{n=0}^{+\infty} y_n t^n$.
9. Justifier que f est définie et continue sur $] -1, 1[$, et g définie et continue sur $[-1, 1]$.
 10. Montrer que $\forall t \in] -1, 1[$, $f(t) = 1 + f(t)g(t)$.
 11. Justifier que $\forall t \in] -1, 1[$, $f(t) = 1 + \sum_{n=1}^{+\infty} \binom{2n}{n} (pq)^n t^{2n}$.
- Montrer que $\forall t \in] -1, 1[$, $f(t) = \frac{1}{\sqrt{1 - 4pqt^2}}$.

12. Calculer $g(t)$ si $t \in]-1, 1[$, et justifier que la formule reste valable sur $[-1, 1]$.
13. On note $w = P(\exists n \in \mathbb{N}^*, S_n = 0)$ (probabilité de retour à l'origine)
Exprimer w avec g , et vérifier que $w = 1 - |p - q|$.
Dans quel cas a-t-on $w = 1$?

2.7.2 Marche aléatoire dans $\{0, \dots, N\}$ à frontières absorbantes

$N \geq 2$. $p \in]0, 1[$ et $q = 1 - p$.

Une personne part d'une position $k \in \{1, \dots, N-1\}$ (temps 0). Au temps n , si sa position x est dans $\{1, \dots, N-1\}$, elle va en position $x-1$ avec la probabilité q , en position $x+1$ avec la probabilité p . Si elle est à la position 0 ou N , elle y reste.

On pose $X_n = \begin{pmatrix} x_0(n) \\ x_1(n) \\ \vdots \\ x_N(n) \end{pmatrix}$, où $x_i(n)$ est la probabilité d'être à la position i au temps n . X_0 est donc le $k+1$ -ième vecteur de la base canonique.

14. Donner $P \in \mathcal{M}_{N+1}(\mathbb{R})$ telle que $\forall n, X_{n+1} = PX_n$.
 P est ainsi fixée pour la suite.

15. Justifier que P admet 1 comme valeur propre d'ordre ≥ 2 .

16. On suppose ici $N = 3$, donc $P = \begin{pmatrix} 1 & q & 0 & 0 \\ 0 & 0 & q & 0 \\ 0 & p & 0 & 0 \\ 0 & 0 & p & 1 \end{pmatrix}$

Calculer le polynôme caractéristique de P , et montrer que P est diagonalisable.

Donner une base de $E_1(P)$.

On se donne (v_1, v_2, v_3, v_4) une base de vecteurs propres de P avec $Pv_1 = v_1$, $Pv_2 = v_2$.

On écrit $X_0 = \sum_{i=1}^4 x_i v_i$.

Déterminer $\lim_{n \rightarrow +\infty} X_n$ en fonction des x_i et v_i . Quels sont les coefficients toujours nuls de $\lim_{n \rightarrow +\infty} X_n$?

On revient au cas général.

On admettra que P est diagonalisable dans $\mathcal{M}_{N+1}(\mathbb{C})$. $Sp(P)$ désigne le spectre complexe de P .

17. Rappeler pourquoi $Sp(P) = Sp({}^tP)$.

18. Soit $\lambda \in Sp(P)$, et $V = \begin{pmatrix} v_0 \\ \vdots \\ v_N \end{pmatrix} \in \mathbb{C}^{N+1}$ un vecteur propre associé pour ${}^tP : {}^tPV = \lambda V$.

En considérant i_0 tel que $|v_{i_0}| = \max_{0 \leq j \leq N} |v_j|$, montrer que $|\lambda| \leq 1$.

19. Soit $\lambda \in Sp(P)$ tel que $|\lambda| = 1$ et $\lambda \neq 1$, et $V = \begin{pmatrix} v_0 \\ \vdots \\ v_N \end{pmatrix} \in \mathbb{C}^{N+1}$ un vecteur propre associé pour

${}^tP : {}^tPV = \lambda V$.

Montrer que $v_0 = v_N = 0$.

On considère alors $i_0 \in \llbracket 1, N-1 \rrbracket$ tel que $|v_{i_0}| = \max_{0 \leq j \leq N} |v_j|$.

Si $2 \leq i_0 \leq N-2$, montrer que $|v_{i_0-1}| = |v_{i_0+1}| = |v_{i_0}|$.

Etablir une contradiction.

20. Montrer que $(P^n)_n$ converge.
21. Sans justification, dire de quelle forme est $\lim_{n \rightarrow +\infty} X_n$.

2.8 Problème de file d'attente

On étudie une file d'attente. Le temps est discrétisé. A chaque étape un client de la file d'attente, s'il y en a au moins un, est reçu au guichet.

Si $n \in \mathbb{N}$, X_n est la variable aléatoire donnant le nombre de personnes dans la file d'attente au temps n , et est donc à valeur dans \mathbb{N} .

On se donne une suite (A_n) de variables aléatoires indépendantes modélisant l'arrivée de personnes dans la file.

Tous les A_n ont même loi. On notera $A = A_0$.

A est une variable aléatoire à valeurs dans \mathbb{N} supposée vérifier $\forall k \in \mathbb{N}$, $P(A = k) > 0$ et $E(A) < \infty$.

$$\text{On a pour tout } n, X_{n+1} = \begin{cases} A_{n+1} & \text{si } X_n = 0 \\ X_n - 1 + A_{n+1} & \text{sinon} \end{cases}.$$

1. Fonction caractéristique

Si X est une variable aléatoire à valeurs dans \mathbb{N} , on définit sa fonction caractéristique par $\forall t \in \mathbb{R}$,

$$\Phi_X(t) = E(e^{itX}) = \sum_{k=0}^{+\infty} P(X = k) e^{ikt}.$$

- Montrer que Φ_X est définie, continue, et 2π périodique.
Que vaut $\Phi_X(0)$?
- Si $E(X) < \infty$, montrer que Φ_X est \mathcal{C}^1 . Que vaut alors $\Phi'_X(0)$?
- Calculer $\int_0^{2\pi} \Phi_X(t) e^{-ikt} dt$ si $k \in \mathbb{N}$.
- Soit (X_n) une suite de variable aléatoire à valeurs dans \mathbb{N} telle que (Φ_{X_n}) converge simplement vers $f \in \mathcal{C}_m(\mathbb{R})$.
Montrer que pour tout $k \in \mathbb{N}$, $(P(X_n = k))_{n \in \mathbb{N}}$ converge.
En notant $p_k = \lim_{n \rightarrow +\infty} P(X_n = k)$, montrer que $\sum_k p_k$ converge et que

$$\sum_{k=0}^{+\infty} p_k \leq 1.$$
- Si X, Y sont deux variables aléatoires à valeurs dans \mathbb{N} , définies sur un même espace et indépendantes, quelle relation y-a-t-il entre Φ_X , Φ_Y , et Φ_{X+Y} ?
- Soient $a, b > 0$ avec $b < a$. Déterminer la loi de X si $\Phi_X(t) = \frac{a-b}{a-be^{it}}$.

2. Etude d'une suite récurrente

Soit $a \in \mathbb{C}$ tel que $|a| < 1$. Soit $(b_n) \in \mathbb{C}^{\mathbb{N}}$ telle que $b_n \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} \alpha \in \mathbb{C}$.

$(x_n) \in \mathbb{C}^{\mathbb{N}}$ vérifie $\forall n \in \mathbb{N}$, $x_{n+1} = ax_n + b_n$.

- Calculer la limite finie éventuelle, γ , de (x_n) .
- Soit $\varepsilon > 0$.
Montrer que $|x_{n+1} - \gamma| \leq a|x_n - \gamma| + \varepsilon$ à partir d'un certain rang.
- Si $\varepsilon > 0$, calculer la suite (q_n) telle que $q_0 \in \mathbb{R}^+$ et $\forall n$, $q_{n+1} = aq_n + \varepsilon$.
Quelle est la limite de q_n ?

(d) Montrer que $x_n \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} \gamma$. ("en ε ")

3. Etude de (X_n)

(a) Justifier que X_n est indépendant de A_{n+1} .

On note pour la suite $\Phi_n = \Phi_{X_n}$ et $g = \Phi_A$.

(b) Montrer que $\Phi_{n+1}(t) = g(t)(e^{-it}\Phi_n(t) + (1 - e^{-it})P(X_n = 0))$.

On suggère d'écrire $e^{itX_{n+1}} = e^{it(X_n - 1 + A_{n+1})} + 1_{\{X_n=0\}} \times \dots$

On suppose $0 < E(A) < 1$. On admet qu'alors $P(X_n = 0) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} \alpha \in [0, 1]$.

(c) Montrer que $\forall t \in \mathbb{R} \setminus 2\pi\mathbb{Z}, |g(t)| < 1$.

(d) Montrer que (Φ_n) converge simplement, vers une fonction f que l'on calculera. (on distinguera $t \in \mathbb{R} \setminus 2\pi\mathbb{Z}$ et $t \in 2\pi\mathbb{Z}$)

(e) Montrer que pour tout $k \in \mathbb{N}$, $(P(X_n = k))_{n \in \mathbb{N}}$ converge.

(f) A quelle CNS f est-elle continue?

2.9 Familles ε -orthonormées

Partout, $n \in \mathbb{N}^*$.

\mathbb{R}^n est muni du produit scalaire canonique et de la norme associée.

Si $\varepsilon \in [0, 1]$, une famille (x_1, \dots, x_p) de \mathbb{R}^n sera dite ε -orthonormée (on abrégera en $\varepsilon - ON$) si et seulement si $\forall i, \|x_i\| = 1$, et $\forall i \neq j, |\langle x_i, x_j \rangle| \leq \varepsilon$.

Une variable de Rademacher est une variable aléatoire X à valeurs dans $\{-1, 1\}$ telle que $P(X = -1) = P(X = 1) = \frac{1}{2}$.

Dans \mathbb{R}^n , un vecteur de Rademacher est une variable aléatoire $X = \frac{1}{\sqrt{n}} \begin{pmatrix} X_1 \\ \vdots \\ X_n \end{pmatrix}$ dans laquelle X_1, \dots, X_n sont des variables de Rademacher indépendantes.

Ainsi, p vecteurs de Rademacher de \mathbb{R}^n indépendants s'écrivent $X_1 = \frac{1}{\sqrt{n}} \begin{pmatrix} X_{1,1} \\ \vdots \\ X_{1,n} \end{pmatrix}, \dots,$

$X_p = \frac{1}{\sqrt{n}} \begin{pmatrix} X_{p,1} \\ \vdots \\ X_{p,n} \end{pmatrix}$ avec $(X_{i,j})$ famille de variables de Rademacher indépendantes.

$[x]$ désigne la partie entière de x .

Les deux parties du problème sont indépendantes. Seule la première utilise des probabilités.

2.9.1 \mathbb{R}^n contient une famille $\varepsilon - ON$ de cardinal $\left\lceil e^{\frac{\varepsilon^2 n}{4}} \right\rceil$

1. Montrer que le produit de deux variables de Rademacher indépendantes est une variable de Rademacher.

2. Soient X, Y deux vecteurs de Rademacher indépendants de \mathbb{R}^n .

Montrer que $\forall t \in \mathbb{R}, E(\exp(t \langle X, Y \rangle)) = \left(\cosh\left(\frac{t}{n}\right) \right)^n$.

3. Quelle est la norme d'un vecteur de Rademacher?

4. Montrer que $\forall t \in \mathbb{R}, \text{ch}(t) \leq \exp\left(\frac{t^2}{2}\right)$ (DSE)

Soient X, Y deux vecteurs de Rademacher indépendants de \mathbb{R}^n .

Montrer que $\forall t \in \mathbb{R}, E(\exp(t \langle X, Y \rangle)) \leq \exp\left(\frac{t^2}{2n}\right)$.

5. Soient X, Y deux vecteurs de Rademacher indépendants de \mathbb{R}^n et $Z = \langle X, Y \rangle$. Soient $r, t > 0$.

Montrer que $P(Z \geq r) = P(\exp(tZ) \geq \exp(tr)) \leq \exp\left(\frac{t^2}{2n} - rt\right)$.

En déduire que $P(Z \geq r) \leq \exp\left(-\frac{nr^2}{2}\right)$

6. Soient X, Y deux vecteurs de Rademacher indépendants de \mathbb{R}^n , $Z = \langle X, Y \rangle$, et $r > 0$.

Montrer que $P(|Z| \geq r) \leq 2 \exp\left(-\frac{r^2 n}{2}\right)$

7. Soient X_1, \dots, X_p des vecteurs de Rademacher indépendants de \mathbb{R}^n . Soit $\varepsilon \in]0, 1[$. Montrer que

$$P(\exists(i, j), i < j, t q | \langle X_i, X_j \rangle | \geq \varepsilon) \leq 2 \binom{p}{2} \exp\left(-\frac{\varepsilon^2 n}{2}\right) < p^2 \exp\left(-\frac{\varepsilon^2 n}{2}\right).$$

8. Soit $\varepsilon \in]0, 1[$, et $p = \left\lceil \exp\left(\frac{\varepsilon^2 n}{4}\right) \right\rceil$.

Montrer qu'il existe une famille (e_1, \dots, e_p) ε -ON de \mathbb{R}^n .

2.9.2 Une famille de \mathbb{R}^n $\frac{1}{\sqrt{2n}}$ -ON est de cardinal $\leq 2n - 1$

Matrices de Gram Si $e_1, \dots, e_p \in \mathbb{R}^n$, on pose $G(e_1, \dots, e_p) = (\langle e_i, e_j \rangle)_{1 \leq i, j \leq p} \in \mathcal{M}_p(\mathbb{R})$.

9. Soit (e_1, \dots, e_p) une famille libre de \mathbb{R}^n et $A = G(e_1, \dots, e_p)$

Soient $x = x_1 e_1 + \dots + x_p e_p$, $y = y_1 e_1 + \dots + y_p e_p$, $X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_p \end{pmatrix}$, et $Y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_p \end{pmatrix}$.

Montrer que $\langle x, y \rangle = \langle X, AY \rangle$ (calculer les deux termes avec des $\sum \sum$)

En déduire, en utilisant $\text{Ker}(A)$, que A est inversible.

10. Soit $e_1, \dots, e_p \in \mathbb{R}^n$, $r = \text{rang}(e_1, \dots, e_p)$, et $A = G(e_1, \dots, e_p)$.

Quitte à permuter, disons que (e_1, \dots, e_r) est libre, et $\forall i > r, e_i \in \text{vect}(e_1, \dots, e_r)$. Ceci ne fait que permuter les lignes et colonnes de A , et donc ne change pas le rang de A .

Montrer que $\text{rg}(A) = r$.

11. Si $\lambda_1, \dots, \lambda_r \in \mathbb{R}$, montrer que $\left(\sum_{i=1}^r \lambda_i\right)^2 \leq r \sum_{i=1}^r \lambda_i^2$.

12. Si $A \in S_n(\mathbb{R})$ et $r = \text{rg}(A)$, montrer que $(\text{tr}(A))^2 \leq r \text{tr}(A^2)$.

13. Soit $\varepsilon \in [0, 1]$. Soit $A = (a_{i,j}) \in S_n(\mathbb{R})$ telle que $\forall i, a_{i,i} = 1$, et $\forall i \neq j, |a_{i,j}| \leq \varepsilon$.
Montrer que $rg(A) \geq \frac{n}{1 + (n-1)\varepsilon^2}$.

14. Soit (e_1, \dots, e_p) une famille $\frac{1}{\sqrt{2n}} - ON$ de \mathbb{R}^n .
Montrer que $p \leq 2n - 1$.

2.10 Apparition de motifs, temps d'apparition

On dispose d'un ensemble fini E de symboles. a et b sont deux éléments distincts de E . A chaque étape, on tire aléatoirement un symbole.

La variable aléatoire $X_n, n \in \mathbb{N}$, donne le symbole tiré à l'étape n . Les X_n sont indépendantes et toutes de même loi.

On a $P(X_n = a) = \alpha$ et $P(X_n = b) = \beta$ avec $\alpha, \beta > 0, \alpha + \beta \leq 1$.

Si $k \geq 3$, on pose $Y_k = (X_{k-3}, X_{k-2}, X_{k-1}, X_k)$, variable aléatoire à valeurs dans E^4 .

On note $T = \inf\{k \in \mathbb{N}, k \geq 3 \mid Y_k = (b, a, b, a)\} \in \llbracket 3, +\infty \rrbracket \cup \{+\infty\}$. (on pose $T = +\infty$ quand $\forall k, Y_k \neq (b, a, b, a)$)

1. T est presque sûrement fini.

On note A_k l'événement $Y_k = (b, a, b, a)$.

- (a) $P(A_k) = ?$. Justifier que $(A_{4k})_{k \geq 1}$ est une suite d'événements indépendants.

On pose $B_n = \bigcap_{k=1}^n \overline{A_{4k}}$. On notera que $(B_n)_n$ est décroissante.

- (b) Déterminer $P(B_n)$, puis $\lim_{n \rightarrow +\infty} P(B_n)$.

- (c) Montrer que $(T = +\infty) \subset \bigcap_{n \geq 3} B_n$ et en déduire $P(T = +\infty) = 0$.

De ce fait, on peut supposer pour la suite, ce qui ne change rien, que T est à valeurs dans \mathbb{N} .

2. Relation de récurrence

- (a) Justifier que $(T = k), (T \leq k), (T > k)$ sont indépendants de tout événement $Y_p = A$ avec $A \in E^4$ et $p \geq k + 4$.

On fixe $n \in \mathbb{N}, n \geq 3$

Soit E_i l'événement $(Y_n = (b, a, b, a)) \cap (T = n - i)$.

- (b) Montrer que
 $(T = n) = ((Y_n = (b, a, b, a)) \cap (T > n - 4)) \setminus (E_1 \cup E_2 \cup E_3)$.

- (c) Justifier que $P(E_1) = P(E_3) = 0$.
Montrer que $P(E_2) = \alpha\beta P(T = n - 2)$.

- (d) En déduire $P(T = n) = \alpha^2\beta^2 P(T > n - 4) - \alpha\beta P(T = n - 2)$ (*).

3. Espérance

On rappelle que, comme T est à valeurs dans \mathbb{N} , on a $E(T) = \sum_{n=0}^{+\infty} P(T > n)$ En sommant (*) pour

$$n \geq 4, \text{ montrer que } E(T) = \frac{1}{\alpha\beta} + \frac{1}{\alpha^2\beta^2} - 1$$

4. Fonction génératrice. On note, si $|t| < 1$, $G(t) = \sum_{n=0}^{+\infty} P(T = n)t^n$.

(a) Si $|t| < 1$, montrer que la famille $(P(T = k)t^n)_{n \in \mathbb{N}, k \geq n+1}$ est sommable, puis que:

$$\sum_{n=0}^{+\infty} P(T > n)t^n = \sum_{n=1}^{+\infty} P(T = n) \frac{t^n - 1}{t - 1} = \frac{1 - G(t)}{1 - t}.$$

(b) Montrer que $G(t) = \frac{(\alpha\beta)^2(1 - t + t^4)}{(1 - t)(1 + (\alpha\beta)t^2) + (\alpha\beta)^2t^4}$. (multiplier (*) par t^n et sommer pour $n \geq 3$)

(c) Justifier que T admet un moment d'ordre 2. Comment calculer $V(T)$?

2.11 Loi forte des grands nombres dans le cas L^4

Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$ une suite de variables aléatoires indépendantes, toutes de même loi, d'espérance finie. Soit $m = E(X_i)$.

On pose $S_n = X_1 + \dots + X_n$.

La loi forte des grands nombres stipule que $\frac{S_n}{n} \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} m$ presque sûrement ie

$$P\left(\left\{\omega \in \Omega \mid \frac{S_n(\omega)}{n} \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} m\right\}\right) = 1$$

1. Montrer qu'on peut se ramener au cas $m = 0$.

On suppose désormais $m = 0$.

On va démontrer ce théorème, ici, en rajoutant une hypothèse simplificatrice :

On suppose de plus que $C = E(X_0^4) < \infty$.

2. Justifier que $X_i^2 \leq 1 + X_i^4$, en en déduire que $E(X_i^2) < \infty$.
Montrer de même que $E(|X_i^3|) < \infty$.

3. Montrer que $E(S_n^4) = E\left(\sum_{k=1}^n X_k^4 + 6 \sum_{1 \leq i < j \leq n} X_i^2 X_j^2\right)$.

4. Justifier que $(E(X_i^2))^2 \leq E(X_i^4)$, et montrer que $E(S_n^4) \leq 3Cn^2$.

5. Montrer que $\sum_n P\left(\frac{S_n}{n} \geq \frac{1}{n^{1/8}}\right)$ converge.

6. Conclure en utilisant la propriété de Borel-Cantelli (cf problème 2.4)

2.12 Exemples de cas du théorème du zéro-un de Kolmogorov

Soit (X_n) une suite de variables aléatoires indépendantes à valeur dans \mathbb{R} définies sur un espace probabilisé dont l'univers est Ω .

On admettra une extension du lemme des coalitions à des familles infinies: Si un évènement A dépend uniquement des $(X_i)_{i \in I}$, et B dépend des $(X_j)_{j \in J}$, avec $I \cap J = \emptyset$, I, J pouvant être infinis, alors A et B sont indépendants.

On rappelle le critère de Cauchy, vu en exercice: $(x_n) \in \mathbb{R}^{\mathbb{N}}$ converge si et seulement si $\forall \varepsilon > 0, \exists N \in \mathbb{N}$ tel que $\forall n, p \geq N, |x_n - x_p| \leq \varepsilon$.

Soient $A = \{\omega \in \Omega \mid (X_n(\omega))_n \text{ converge} \}$ et $B = \{\omega \in \Omega \mid \sum_n X_n(\omega) \text{ converge} \}$.

1. Résultats préliminaires

- (a) Soit C un évènement, et $(C_k)_{k \in \mathbb{N}}$ une suite décroissante d'évènements telle que pour tout k , C_k est indépendant de C .

En notant que $\forall n, P\left(C \cap \bigcap_{k=0}^n C_k\right) = P(C)P\left(\bigcap_{k=0}^n C_k\right)$ (pourquoi?), montrer que $\bigcap_{k=0}^{+\infty} C_k$ et C sont indépendants.

- (b) Soit C un évènement, et $(C_k)_{k \in \mathbb{N}}$ une suite croissante d'évènements telle que pour tout k , C_k est indépendant de C .

Montrer que $\bigcup_{k=0}^{+\infty} C_k$ et C sont indépendants.

2. Vérifier que $A = \bigcap_{q \in \mathbb{N}^*} \bigcup_{N \in \mathbb{N}} \bigcap_{n \geq N} \bigcap_{p \geq N} \{|X_n - X_p| \leq 1/q\}$ et en déduire que A est un évènement.

On rappelle que $\{|X_n - X_p| \leq 1/q\}$ est une notation abrégée pour $\{\omega \in \Omega \mid |X_n(\omega) - X_p(\omega)| \leq 1/q\}$

3. On note $A_k = \bigcap_{q \in \mathbb{N}^*} \bigcup_{N \geq k} \bigcap_{n \geq N} \bigcap_{p \geq N} \{|X_n - X_p| \leq 1/q\}$. justifier que $A_k = A$. (ce qui formalise que A ne dépend que de $(X_i)_{i \geq k}$)

Pour alléger les choses, on écrit dans la suite les évènements sous forme quantifiée. Tout peut être réécrit avec des opérations ensemblistes comme précédemment.

Si $k \leq k_2$ et $q > 0$, soit $V_{k,q,k_2} = \{\omega \in \Omega \mid ; \forall n, p \in \llbracket k, k_2 \rrbracket, |X_n(\omega) - X_p(\omega)| \leq 1/q\}$.

4. Justifier que V_{k,q,k_2} est indépendant de A , puis que $W_{k,q} := \{\omega \in \Omega \mid \forall n, p \geq k, |X_n(\omega) - X_p(\omega)| \leq 1/q\}$ est indépendant de A .
5. Montrer que A est indépendant de A .
6. En déduire $P(A) \in \{0, 1\}$.
7. De même, établir que B est un évènement, et $P(B) \in \{0, 1\}$.

C'est un fait général concernant les "évènements queue", ie les évènements ne dépendant pas d'un nombre fini de X_n , appelé loi du zéro-un de Kolmogorov.

2.13 PGCD de deux entiers

2.13.1 Première approche

Notation: si $n \in \mathbb{N}^*$, $\sum_{d|n} \dots$ se lit somme sur les diviseurs positifs d de n .

1_A est la fonction caractéristique de A : $1_A(x) = \begin{cases} 1 & \text{si } x \in A \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$. \overline{A} est le complémentaire de A .

1. Fonction de Möbius.

On définit la fonction de Möbius, sur \mathbb{N}^* par:

$$\mu(1) = 1.$$

Si $n \in \mathbb{N}$, $n \geq 2$, et n s'écrit $n = p_1^{\alpha_1} \dots p_k^{\alpha_k}$, p_1, \dots, p_k étant des nombres premiers distincts deux à deux, et $\alpha_i \geq 1$, alors $\mu(n) = 0$ si il existe i tel que $\alpha_i \geq 2$, et sinon (ie $n = p_1 \dots p_k$), $\mu(n) = (-1)^k$.

(a) Si $n \in \mathbb{N}^*$, montrer que $\sum_{d|n} \mu(d) = \begin{cases} 1 & \text{si } n = 1 \\ 0 & \text{si } n \geq 2 \end{cases}$. On introduira la décomposition de n .

(b) Calcul de $\sum_{n=1}^{+\infty} \frac{\mu(n)}{n^2}$.

On dira pourquoi ce qui suit est licite.

$$\text{Vérifier que } \left(\sum_{n=1}^{+\infty} \frac{1}{n^2} \right) \left(\sum_{k=1}^{+\infty} \frac{\mu(k)}{k^2} \right) = \sum_{n,k \in \mathbb{N}^*} \frac{\mu(k)}{n^2 k^2} = \sum_{n=1}^{+\infty} \left(\frac{1}{n^2} \sum_{d|n} \mu(d) \right) = 1.$$

$$\sum_{n=1}^{+\infty} \frac{\mu(n)}{n^2} = ?$$

Remarque: la fonction de Möbius sert beaucoup en arithmétique via la formule d'inversion suivante (ne servira pas par la suite. le lecteur pourra l'établir):

Soit $f : \mathbb{N}^* \rightarrow \mathbb{C}$, soit $g : n \in \mathbb{N}^* \mapsto f(1) + f(2) + \dots + f(n)$.

Alors $\forall n \in \mathbb{N}^*$, $f(n) = \sum_{d|n} \mu(n/d)g(d)$.

2. Formule du crible.

On se donne un espace probabilisé.

(a) Si A, B sont des évènements, vérifier: $1_{\bar{A}} = 1 - 1_A$, $1_{A \cap B} = 1_A 1_B$, $P(A) = \mathbb{E}(1_A)$.

(b) Soient A_1, \dots, A_k des évènements.

Montrer que $1 - P(A_1 \cup \dots \cup A_k) = \mathbb{E} \left(\prod_{i=1}^k (1 - 1_{A_i}) \right)$, et en déduire la formule du crible:

$$P(A_1 \cup \dots \cup A_k) = \sum_{i=1}^k \left((-1)^{i+1} \sum_{1 \leq n_1 < n_2 < \dots < n_i \leq k} P(A_{n_1} \cap \dots \cap A_{n_i}) \right).$$

Remarque: Si E est un ensemble fini muni de l'équiprobabilité, en écrivant $P(A) = \text{card}(A)/\text{card}(E)$, on obtient la version "cardinaux":

$$\text{card}(A_1 \cup \dots \cup A_k) = \sum_{i=1}^k \left((-1)^{i+1} \sum_{1 \leq n_1 < n_2 < \dots < n_i \leq k} \text{card}(A_{n_1} \cap \dots \cap A_{n_i}) \right)$$

3. Probabilité que deux entiers soient premiers entre eux.

Dans la suite, si $n \in \mathbb{N}^*$, X_n et Y_n désignent deux variables aléatoires définies sur un même univers probabilisé, indépendantes, suivant toutes deux la loi uniforme sur $\{1, 2, \dots, n\}$, et $V_n = X_n \wedge Y_n$.

(a) n est fixé. Soient $p_1 < \dots < p_k$ les nombres premiers $\leq n$.

Montrer successivement les égalités suivantes:

$$\text{i. } 1 - P(V_n = 1) = P \left(\bigcup_{i=1}^k (X_n \in p_i \mathbb{N}^*) \cap (Y_n \in p_i \mathbb{N}^*) \right)$$

$$\text{ii. } 1 - P(V_n = 1) = \sum_{i=1}^k \left((-1)^{i+1} \sum_{1 \leq s_1 < \dots < s_i \leq k} P((X_n \in p_{s_1} \dots p_{s_i} \mathbb{N}^*) \cap (Y_n \in p_{s_1} \dots p_{s_i} \mathbb{N}^*)) \right)$$

$$\text{iii. } 1 - P(V_n = 1) = \sum_{i=1}^k \left((-1)^{i+1} \sum_{1 \leq s_1 < \dots < s_i \leq k} \left(\frac{E(n/(p_{s_1} \dots p_{s_i}))}{n} \right)^2 \right) \quad (E(.) \text{ est la partie entière})$$

$$\text{iv. } P(V_n = 1) = \sum_{k=1}^n \mu(k) \left(\frac{E(n/k)}{n} \right)^2$$

(b) Montrer que $\sum_{k=1}^n \mu(k) \left(\left(\frac{E(n/k)}{n} \right)^2 - \frac{1}{k^2} \right) \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 0$ (on se contentera de $|\mu(k)| \leq 1$) et en déduire $P(V_n = 1) \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} \frac{6}{\pi^2}$.

Remarque: la "probabilité que deux entiers soient premiers entre eux" n'a pas de sens, car on ne peut mettre de loi uniforme sur \mathbb{N}^* .

Mais si on se fixe une borne n de tirage grande, $P(V_n = 1) \simeq \frac{6}{\pi^2} \simeq 0,61$

2.13.2 Seconde approche

1. Soient deux variables aléatoires, X, Y , à valeurs dans \mathbb{N}^* , telles que $\forall a \in \mathbb{N}^*, P(X \in a\mathbb{N}^*) = P(Y \in a\mathbb{N}^*)$.

On veut montrer que $X \sim Y$.

Soit $(p_n)_{n \in \mathbb{N}}$ la suite strictement croissante des nombres premiers.

(a) $a \in \mathbb{N}^*$. Montrer que

$$P(X = a) = P(X \in a\mathbb{N}^*) - P\left(\bigcup_{i=1}^{+\infty} (X \in ap_i\mathbb{N}^*)\right) = P(X \in a\mathbb{N}^*) - \lim_{n \rightarrow +\infty} P\left(\bigcup_{i=1}^n (X \in ap_i\mathbb{N}^*)\right).$$

(b) En utilisant la formule du crible, montrer que $P\left(\bigcup_{i=1}^n (X \in ap_i\mathbb{N}^*)\right) = P\left(\bigcup_{i=1}^n (Y \in ap_i\mathbb{N}^*)\right)$ et conclure.

2. Loi zêta.

$$\text{Si } x > 1, \zeta(x) = \sum_{n=1}^{+\infty} \frac{1}{n^x}.$$

On se fixe $x > 1$. On définit la loi L par: $X \sim L$ si et seulement si X est à valeurs dans \mathbb{N}^* , et $\forall n \in \mathbb{N}^*, P(X = n) = \frac{1}{n^x \zeta(x)}$.

(a) Vérifier que L est bien une loi de probabilité (appelée loi zêta de paramètre x).

(b) Si $a \in \mathbb{N}^*$, montrer que $P(X \in a\mathbb{N}^*) = \frac{1}{a^x}$.

3. Les variables aléatoires sont définies sur un même espace probabilisé.

On note X_n, Y_n deux variables aléatoires indépendantes suivant la loi uniforme sur $\{1, 2, \dots, n\}$. On note W_n la variable aléatoire $W_n = X_n \wedge Y_n$.

(a) $a \in \mathbb{N}^*$. Montrer que $P(W_n \in a\mathbb{N}^*) = \left(\frac{E(n/a)}{n} \right)^2 \leq \frac{1}{a^2}$, $E(.)$ désignant la partie entière.

(b) $\lim_{n \rightarrow +\infty} P(W_n \in a\mathbb{N}^*) = ?$

(c) Soit $k \in \mathbb{N}^*$. Montrer que $(P(W_n = k))_{n \in \mathbb{N}^*}$ converge. on note l_k sa limite.

Indication: on utilisera 1.a et la formule du crible. Un problème de double limite et de convergence normale doit apparaître.

(d) Soit $\varepsilon > 0$.

On considère N tel que $\sum_{n=N}^{+\infty} \frac{1}{n^2} \leq \varepsilon$.

Montrer que $1 - \varepsilon \leq \sum_{n=1}^N l_n \leq 1$, et en déduire $\sum_{n=1}^{+\infty} l_n = 1$.

Ainsi, (l_n) définit une loi de probabilité sur \mathbb{N}^* .

(e) Soit W variable aléatoire telle que $\forall k \in \mathbb{N}^*, P(W = k) = l_k$.

Montrer que $\forall a \in \mathbb{N}^*, P(W_n \in a\mathbb{N}^*) \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} P(W \in a\mathbb{N}^*)$.

(f) Quelle est la loi de W ? $\lim_{n \rightarrow +\infty} P(W_n = a) = ?$

2.14 Inégalité de Le Cam

1. $p \in [0, 1]$. Soient X, Y deux variables aléatoires sur un univers Ω telles que $X \sim \text{Bernoulli}(p)$ et $Y \sim \text{Poisson}(p)$.

(a) Soient X', Y' deux variables aléatoires sur un univers Ω' à valeurs dans \mathbb{N} et A une partie de \mathbb{N} .

Montrer que $|P(X' \in A) - P(Y' \in A)| \leq P(X' \neq Y')$.

(b) Justifier qu'il existe un univers et une variable aléatoire Z sur cet univers à valeurs dans \mathbb{N}^2 tels que

$$P(Z = (0, 0)) = 1 - p, P(Z = (1, 0)) = e^{-p} - 1 + p$$

$$\forall k \in \mathbb{N}^*, P(Z = (0, k)) = 0, P(Z = (1, k)) = e^{-p} \frac{p^k}{k!}.$$

On note $Z = (X', Y')$.

Montrer que $X' \sim \text{Bernoulli}(p)$ et $Y' \sim \text{Poisson}(p)$

(c) Pour de telles variables, vérifier que $P(X' \neq Y') = p(1 - e^{-p}) \leq p^2$.

(d) Soit A une partie de \mathbb{N} . Montrer que $|P(X \in A) - P(Y \in A)| \leq p^2$.

2. Soient X, Y des variables aléatoires à valeurs dans \mathbb{N} .

On pose $d = \sum_{k=0}^{+\infty} |P(X = k) - P(Y = k)|$ et $\Delta = 2 \sup\{|P(X \in A) - P(Y \in A)|, A \in \mathcal{P}(\mathbb{N})\}$.

Si A est une partie de \mathbb{N} , on note $\bar{A} = \mathbb{N} \setminus A$.

(a) On pose $B^+ = \{k \in \mathbb{N} \mid P(X = k) \geq P(Y = k)\}$ et $B^- = \overline{B^+}$.

Montrer que $d = P(X \in B^+) - P(Y \in B^+) + P(Y \in B^-) - P(X \in B^-) \leq \Delta$

(b) Si A est une partie de \mathbb{N} , montrer que :

$$2|P(X \in A) - P(Y \in A)| = |P(X \in A) - P(Y \in A)| + |P(X \in \bar{A}) - P(Y \in \bar{A})| \leq d.$$

(c) En conclure que $d = \Delta$.

3. Soient $X_1, \dots, X_n, Y_1, \dots, Y_n$ des variables aléatoires définies sur un même espace probabilisé, X_1, \dots, X_n indépendantes, Y_1, \dots, Y_n indépendantes avec $\forall i, X_i \sim \text{Bernoulli}(p_i)$ et $Y_i \sim \text{Poisson}(p_i)$.

Soient $X = X_1 + \dots + X_n$ et $\lambda = p_1 + \dots + p_n$, et $Y = Y_1 + \dots + Y_n$.

(a) Quelle est la loi de Y ?

- (b) Justifier que $P(X \neq Y) \leq \sum_{k=1}^n P(X_k \neq Y_k)$
- (c) Montrer que $\sum_{k=0}^{+\infty} |P(X = k) - P(Y = k)| \leq 2 \sum_{k=1}^n p_k^2$ (inégalité de Le Cam)

2.15 Loi Zeta (X 2020)

(Ω, \mathcal{A}, P) désigne un espace probabilisé sur lequel seront définies les différentes variables aléatoires. On admet que toutes les variables aléatoires introduites peuvent bien être construites sur cet espace. On note $\mathbb{P}(A)$ la probabilité d'un événement $A \subset \Omega$ et $\mathbb{E}(X)$ l'espérance d'une variable aléatoire X sur $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ à valeurs réelles. On rappelle que si $s \in]1, +\infty[$, la série $\sum_{n \geq 1} n^{-s}$ converge et on note $\zeta(s)$ sa somme. On dit qu'une variable aléatoire X a valeurs dans

\mathbb{N}^* suit la loi zêta de paramètre $s > 1$ si, pour tout $n \in \mathbb{N}^*$, $\mathbb{P}(X = n) = \zeta(s)^{-1} \frac{1}{n^s}$

Si $n \in \mathbb{N}^*$ et p est un nombre premier, on note $\nu_p(n)$ la valuation de n en p . On note également $(p_k)_{k \geq 1}$ la suite croissante des nombres premiers.

Si $n \in \mathbb{N}^*$, on pose, $\chi_4(2n) = 0$ et $\chi_4(2n-1) = (-1)^{n-1}$. On pourra utiliser sans justification que, pour m et n dans \mathbb{N}^* , on a $\chi_4(mn) = \chi_4(m)\chi_4(n)$.

Soit $s > 1$ un nombre réel et soit X une variable aléatoire à valeurs dans \mathbb{N}^* suivant la loi zeta de paramètre s . Si $n \in \mathbb{N}^*$, on note $\{n \mid X\}$ l'évènement " n divise X " et $\{n \nmid X\}$ l'évènement complémentaire.

1a. Calculer $\mathbb{P}(n \mid X)$ pour $n \in \mathbb{N}^*$.

1b. Soit $(\alpha_i)_{i \in \mathbb{N}^*}$ une suite d'entiers naturels. Montrer que les évènements

$$\{p_1^{\alpha_1} \mid X\}, \{p_2^{\alpha_2} \mid X\}, \dots, \{p_k^{\alpha_k} \mid X\}, \dots$$

sont mutuellement indépendants.

2a. Soit $r \geq 1$ un entier. Montrer que

$$\mathbb{P} \left(\bigcap_{i=1}^r \{p_i \nmid X\} \right) = \prod_{i=1}^r (1 - p_i^{-s})$$

2b. En déduire que

$$\zeta(s)^{-1} = \lim_{n \rightarrow +\infty} \prod_{k=1}^n (1 - p_k^{-s})$$

3a. Montrer que pour tout $k \in \mathbb{N}^*$, la variable aléatoire $\nu_{p_k}(X) + 1$ suit la loi géométrique de paramètre $(1 - p_k^{-s})$.

3b. Montrer que, pour $r \in \mathbb{N}^*$, $k_1 < \dots < k_r$ dans \mathbb{N}^* et $(n_1, \dots, n_r) \in \mathbb{N}^r$, on a

$$\begin{aligned} & \mathbb{P} \left(\nu_{p_{k_1}}(X) = n_1, \dots, \nu_{p_{k_r}}(X) = n_r \right) = \\ & \sum_{\ell=0}^r (-1)^\ell \sum_{\substack{(\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_r) \in \{0,1\}^r \\ \varepsilon_1 + \dots + \varepsilon_r = \ell}} \mathbb{P} \left(\nu_{p_{k_1}}(X) \geq n_1 + \varepsilon_1, \nu_{p_{k_2}}(X) \geq n_2 + \varepsilon_2, \dots, \nu_{p_{k_r}}(X) \geq n_r + \varepsilon_r \right) \end{aligned}$$

3c. En déduire que les variables aléatoires $\nu_{p_1}(X), \dots, \nu_{p_k}(X), \dots$ sont mutuellement indépendantes.

Si $n \in \mathbb{N}^*$, on note, pour $i \in \{0, 1, 2, 3\}$, $r_i(n) = \text{card}\{d \in \mathbb{N} : d \equiv i[4] \text{ et } d \mid n\}$
On pose $g(n) = r_1(n) - r_3(n)$.

4a. Montrer que si m et n sont deux entiers naturels non nuls et premiers entre eux, on a $g(mn) = g(m)g(n)$.

4b. Montrer que, pour tout $n \in \mathbb{N}$, et tout nombre premier p , on a

$$g(p^n) = \begin{cases} 1 & \text{si } p = 2, \\ n + 1 & \text{si } p \equiv 1[4], \\ \frac{1}{2}(1 + (-1)^n) & \text{si } p \equiv 3[4]. \end{cases}$$

5. Soit $(f_n)_{n \geq 1}$ une suite de fonctions de \mathbb{N}^* dans \mathbb{R} telle que, pour tout $x \in \mathbb{N}^*$, la suite $(f_n(x))_{n \geq 1}$ converge vers un réel $f(x)$ quand n tend vers $+\infty$. On suppose qu'il existe une fonction $h : \mathbb{N}^* \rightarrow [0, +\infty[$ telle que $h(X)$ est d'espérance finie et telle que $|f_n(m)| \leq h(m)$ pour tous m et n dans \mathbb{N}^* . Justifier que $\mathbb{E}(f(X))$ est d'espérance finie et montrer que

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{E}(f_n(X)) = \mathbb{E}(f(X))$$

6a. On note $r(n)$ le nombre de diviseurs $d \geq 1$ de n . Montrer que la série $\sum_{n \geq 1} r(n)n^{-s}$ converge et que sa somme vaut $\zeta(s)^2$.

6b. En déduire que la série $\sum_{n \geq 1} g(n)n^{-s}$ converge.

7a. Montrer que la suite de fonctions $\left(x \mapsto \prod_{k=1}^n p_k^{\nu_{p_k}(x)}\right)_{n \geq 1}$ de \mathbb{N}^* dans \mathbb{N}^* converge simplement vers la fonction identité.

7b. Montrer que $\mathbb{E}(g(X)) = \lim_{n \rightarrow +\infty} \prod_{k=1}^n \mathbb{E}\left(g\left(p_k^{\nu_{p_k}(X)}\right)\right)$.

8a. Montrer que si p est un nombre premier tel que $p \equiv 1[4]$, on a

$$\mathbb{E}\left(g\left(p^{\nu_p(X)}\right)\right) = \frac{1}{1 - p^{-s}}$$

8b. Calculer $\mathbb{E}\left(g\left(p^{\nu_p(X)}\right)\right)$ si p est un nombre premier vérifiant $p \equiv 3[4]$.

8c. En déduire

$$\mathbb{E}(g(X)) = \lim_{n \rightarrow +\infty} \prod_{k=1}^n \frac{1}{1 - \chi_4(p_k) p_k^{-s}}$$

9a. Montrer que, si p est un nombre premier,

$$\mathbb{E}\left(\chi_4\left(p^{\nu_p(X)}\right)\right) = \frac{1 - p^{-s}}{1 - \chi_4(p)p^{-s}}$$

9b. Montrer que

$$\mathbb{E}(\chi_4(X)) = \frac{1}{\zeta(s)} \lim_{n \rightarrow +\infty} \prod_{k=1}^n \frac{1}{1 - \chi_4(p_k) p_k^{-s}}$$

9c. En déduire que la série

$$\sum_{n \geq 0} \frac{(-1)^n}{(2n+1)^s}$$

est convergente et que sa somme vaut $\mathbb{E}(g(X))$.

2.16 Marche aléatoire dans \mathbb{Z}^d

Soit d un entier supérieur ou égal à 1. Soit \mathbb{Z}^d l'ensemble des d -uplets d'entiers relatifs. On note, pour tout i , e_i l'élément $(0, \dots, 1, \dots, 0)$ de \mathbb{Z}^d dont toutes les coordonnées sont nulles sauf celle en i ème place.

On considère une suite de variables aléatoires indépendantes $(Z_n)_n$ à valeurs dans \mathbb{Z}^d prenant les $2d$ valeurs $\pm e_i$ avec équiprobabilité. Enfin on pose $X_n = Z_1 + \dots + Z_n$. Ainsi X_n modélise la position après n sauts d'un point mobile se situant initialement à l'origine, et se déplaçant de façon équiprobable d'un point à l'un de ses voisins directs.

Ω est l'univers.

$\langle \cdot, \cdot \rangle$ est le produit scalaire canonique sur \mathbb{R}^d , et $\|\cdot\|$ la norme associée.

Remarques préalables :

- \mathbb{Z}^d étant dénombrable, on pourra appliquer les résultats sur les familles sommables aux sommes qu'il indexe.

- Si x désigne un vecteur variable $x = (x_1, \dots, x_n)$ et f une fonction sur $[0, 2\pi]^d$, on notera $\int_{[0, 2\pi]^d} f(x) dx$ pour l'intégrale multiple $\int \left(\int \dots \int f(x_1, \dots, x_d) dx_1 dx_2 \dots \right) dx_d$. Aucune difficulté ne sera soulevée sur l'existence de ces intégrales.

- On admettra que les théorèmes classiques du cours (continuité des séries de fonctions, $\sum \int \|\dots\|$, convergence dominée.....) sont valables pour les familles sommables et les intégrales multiples.

- On admet que l'intégrale $\int_{[0, 2\pi]^d} \frac{1}{\|x\|^a} dx$ est convergente si et seulement si $a < d$ (intégrale de Riemann en zéro. Se montre par changement polaire, sphérique, ..., comme vous avez l'habitude en physique)

Définition : on dira qu'une fonction $f : \mathbb{Z}^d \rightarrow \mathbb{C}$ est sommable si $\sum_{x \in \mathbb{Z}^d} |f(x)| < +\infty$.

2.16.1 Transformée de Fourier et convolution

1. Transformée de Fourier.

Soit f une fonction de \mathbb{Z}^d dans \mathbb{C} . On suppose que f est sommable. Pour $t = (t_1, t_2, \dots, t_d) \in \mathbb{R}^d$ on pose $\hat{f}(t) = \sum_{x \in \mathbb{Z}^d} f(x) e^{i \langle t, x \rangle}$.

Montrer que cette formule définit une fonction continue et bornée sur \mathbb{R}^d .

2. Pour f et g sommables, on pose $f * g(x) = \sum_{y \in \mathbb{Z}^d} f(y)g(x - y)$.

Montrer que $f * g$ est définie, sommable, et que $\widehat{f * g} = \widehat{f} \times \widehat{g}$.

3. Démontrer la *formule d'inversion de Fourier*, pour tout $x \in \mathbb{Z}^d$:

$$f(x) = \frac{1}{(2\pi)^d} \int_{[0, 2\pi]^d} \widehat{f}(t) e^{-i\langle t, x \rangle} dt$$

4. Soit μ la fonction telle que $\forall i, \mu(\pm e_i) = \frac{1}{2d}$ et qui vaut zéro en les autres points de \mathbb{Z}^d . μ prenant un nombre fini de valeurs non nulles, elle est évidemment sommable.

(a) Montrer que $\widehat{\mu}(t) = \frac{1}{d} \sum_{k=1}^d \cos(t_k)$

(b) En déduire que l'on a $1 - \widehat{\mu}(t) \sim \frac{\|t\|^2}{2d}$ quand t tend vers 0 dans \mathbb{R}^d .

(c) Montrer que $\mu(x) = P(X_1 = x)$.

(d) Dans la suite, on notera $\mu^{*2} = \mu * \mu$ et plus généralement pour $n \in \mathbb{N}^*$, $\mu^{*n} = \mu * (\mu * (\dots * \mu) \dots)$ où μ apparaît n fois. Montrer que $\mu^{*n}(x) = P(X_n = x)$.

(e) En déduire que $\forall t \in \mathbb{R}^d, (\widehat{\mu})^n(t) = \sum_{x \in \mathbb{Z}^d} P(X_n = x) e^{i\langle t, x \rangle}$.

2.16.2 Étude de la récurrence de 0

5. Pour $|\lambda| < 1$, et $x \in \mathbb{Z}^d$, on pose $u_\lambda(x) = \sum_{n=0}^{+\infty} \lambda^n P(X_n = x)$.

(a) Expliquer pourquoi ceci est bien défini.

(b)

i. Supposons dans cette question que la série $\sum_n P(X_n = x)$ converge. Montrer que $u_\lambda(x)$

tend vers $\sum_{n=0}^{+\infty} P(X_n = x)$ quand λ tend vers 1.

ii. Supposons maintenant que la série $\sum_n P(X_n = x)$ diverge.

Soit $A > 0$. Justifier qu'il existe $N_A \in \mathbb{N}$ tel que $\sum_{k=0}^{N_A} P(X_k = x) \geq 2A$. Justifier que pour

$$\lambda \in [0, 1[, u_\lambda(x) \geq \sum_{k=0}^{N_A} \lambda^k P(X_k = x).$$

En déduire qu'il existe un voisinage V à gauche de 1 tel que si $\lambda \in V$, $u_\lambda(x) \geq A$.

Conclure que $\lim_{\lambda \rightarrow 1} u_\lambda(x) = +\infty$.

On notera $u_1(x) = \sum_{n=0}^{+\infty} P(X_n = x)$ avec par convention $u_1(x) = +\infty$ si cette série diverge. On a montré que $\lim_{\lambda \rightarrow 1} u_\lambda(x) = u_1(x)$ (dans le cas où $u_1(x)$ est fini ou non).

(c) Soit $x \in \mathbb{Z}^d$. Si $\omega \in \Omega$, on note $N_x(\omega) = \text{card}(\{n \in \mathbb{N} \mid X_n(\omega) = x\}) \in \mathbb{N} \cup \infty$.

On écrit donc $N_x = \sum_{n \in \mathbb{N}} 1_{(X_n=x)}$.

On admet le résultat suivant : si Y_n est une suite positive croissante ($\forall \omega, (Y_n(\omega))_n$ est croissante) de variables aléatoires convergeant simplement vers Y ($\forall \omega, Y_n(\omega) \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} Y(\omega)$), alors $E(Y_n)$ tend vers $E(Y)$. Vous pouvez démontrer ce résultat...

Démontrer que $E(N_x) = \sum_0^\infty P(X_n = x)$ (l'espérance étant finie ou non).

6. Soit λ réel tel que $|\lambda| < 1$.

(a) Montrer que u_λ est sommable sur \mathbb{Z}^d .

(b) Montrer que $\widehat{u_\lambda}(t) = \frac{1}{1 - \lambda \widehat{\mu}(t)}$.

7.

(a) Supposons dans cette question que $d > 2$.

i. Justifier l'intégrabilité de la fonction $t \mapsto \frac{1}{1 - \widehat{\mu}(t)}$ sur $[0, 2\pi]^d$.

ii. Montrer que $\lim_{\lambda \rightarrow 1^-} \int_{[0, 2\pi]^d} \frac{1}{1 - \lambda \widehat{\mu}(t)} dt$ est finie.

iii. En déduire que $u_1(0)$ est fini.

L'origine est-elle un point récurrent pour la marche aléatoire, ie a-t-on $P(\{\omega \in \Omega \mid N_0(\omega) = \infty\}) = 1$?

(b) Si $d \leq 2$, justifier que $\sum_{n=0}^{+\infty} P(X_n = 0) = +\infty$.

Dans ce cas, on peut montrer que 0 est un état récurrent.

2.17 Matrices stochastiques

On rappelle que $A = (a_{i,j}) \in \mathcal{M}_p(\mathbb{R})$ est dite stochastique si et seulement si $\forall i, j, a_{i,j} \geq 0$, et $\forall i, \sum_{n=1}^p a_{i,n} = 1$.

2.17.1 Convergence en moyenne

Soit $P \in \mathcal{M}_p(\mathbb{R})$ une matrice stochastique. Notons $A_n = \frac{1}{n} \sum_{k=0}^{n-1} P^k$. On veut montrer que (A_n) converge vers une matrice stochastique.

1. Montrer que l'ensemble des matrices stochastiques est un compact de $\mathcal{M}_p(\mathbb{R})$.

Soit W une valeur d'adhérence de (A_n) .

2. Montrer que $WP = PW = W$ puis que $\forall n, WA_n = A_nW = W$.
Soit T une autre valeur d'adhérence.
3. Montrer que $TW = WT = W$.
4. Conclure

2.17.2 Convergence sous l'hypothèse de primitivité

Soit $P = (a_{i,j}) \in \mathcal{M}_p(\mathbb{R})$ stochastique. On suppose que $\alpha = \min_{i,j} a_{i,j}$ est > 0 .

Notons $P^n = (a_{i,j}^{(n)})$.

On note $m_j^{(n)} = \min_{i \in \llbracket 1, p \rrbracket} a_{i,j}^{(n)}$ et $M_j^{(n)} = \sup_{i \in \llbracket 1, p \rrbracket} a_{i,j}^{(n)}$.

1. Montrer que $\forall j, n, M_j^{(n+1)} \leq M_j^{(n)}$.
La suite $\left(M_j^{(n)}\right)_{n \in \mathbb{N}}$ est donc décroissante et on montre de même que $\left(m_j^{(n)}\right)_{n \in \mathbb{N}}$ est croissante.
2. Montrer que $\forall j, n,$

$$m_j^{(n+1)} \geq m_j^{(n)} + \alpha(M_j^{(n)} - m_j^{(n)}) \quad \text{et} \quad M_j^{(n+1)} \leq M_j^{(n)} - \alpha(M_j^{(n)} - m_j^{(n)}).$$
3. Montrer que $(M_j^{(n)})_n$ et $(m_j^{(n)})_n$ sont adjacentes.
4. En déduire que $(P^n)_n$ converge.
5. Soit $V = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_p \end{pmatrix}$ un vecteur d'état : $\forall i, x_i \geq 0$, et $x_1 + \dots + x_p = 1$.
Montrer que $({}^tP^n V)_n$ converge vers un vecteur indépendant de V .
6. Montrer que $\dim(\text{Ker}({}^tP - I_p)) = \dim(\text{Ker}(P - I_p)) = 1$.