

Question de cours. Énoncer et démontrer la formule des probabilités totales.

Réponse. Soit $(B_i)_{i \in I}$ un système complet d'événements tels que $\mathbb{P}(B_i) \neq 0$ pour tout $i \in I$, et $A \in \mathcal{A}$, alors

$$\mathbb{P}(A) = \sum_{i \in I} \mathbb{P}(A \cap B_i) = \sum_{i \in I} \mathbb{P}(A | B_i) \mathbb{P}(B_i)$$

Démonstration. Comme $(B_i)_{i \in I}$ est un système complet d'événements il existe $N \in \mathcal{A}$ tel que $\mathbb{P}(N) = 0$ et

$$\Omega \setminus N = \bigsqcup_{i \in I} B_i$$

Ainsi on a la réunion disjointe

$$A = (A \cap N) \sqcup (A \cap (\Omega \setminus N)) = (A \cap N) \sqcup \left(A \cap \bigsqcup_{i \in I} B_i \right) = (A \cap N) \sqcup \left(\bigsqcup_{i \in I} (A \cap B_i) \right)$$

Ainsi, par σ -additivité,

$$\mathbb{P}(A) = 0 + \sum_{i \in I} \mathbb{P}(A \cap B_i) = \sum_{i \in I} \mathbb{P}(A | B_i) \mathbb{P}(B_i)$$

□

Exercice. Soit I un intervalle de \mathbb{R} et $f : I \rightarrow \mathbb{R}$ dérivable.

Montrer que pour $x = f'(u), y = f'(v) \in f'(I)$ il existe $h \in \mathbb{R}_+^*$ tel que

$$\frac{f(u+h) - f(u)}{h} < z < \frac{f(v+h) - f(v)}{h}$$

En déduire que $f'(I)$ est un intervalle de \mathbb{R} .

Démonstration. Soit $x, y \in f'(I)$ tel que $x < y$, et $z \in]x, y[$.

Il existe $u, v \in I$ tels que $x = f'(u)$ et $y = f'(v)$.

Or f est dérivable, donc

$$\frac{f(u+h) - f(u)}{h} \xrightarrow{h \rightarrow 0} f'(u) = x, \quad \frac{f(v+h) - f(v)}{h} \xrightarrow{h \rightarrow 0} f'(v) = y$$

Or $x < z < y$, donc il existe $h \in \mathbb{R}_+^*$ tel que

$$\frac{f(u+h) - f(u)}{h} < z < \frac{f(v+h) - f(v)}{h}$$

On considère ensuite

$$g : \begin{array}{l} J \longrightarrow \mathbb{R} \\ t \longmapsto \frac{f(t+h) - f(t)}{h} \end{array}$$

avec J sous-intervalle de I contenant x et y .

On a alors $g(u) < z < g(v)$ avec g continue car f l'est, ainsi, par théorème des valeurs intermédiaires, il existe $w \in [u, v]$ tel que

$$z = g(w) = \frac{f(w+h) - f(w)}{h}$$

De plus par théorème des accroissements finis il existe $c \in [w, w + h]$ tel que

$$f(w + h) - f(w) = hf'(c)$$

Ainsi

$$z = f'(c) \in f'(I)$$

ce qui montre que $f'(I)$ est un intervalle. \square

Exercice. On choisit au hasard un des nombres entiers $1, 2, \dots, n$ de façon équiprobable. Soit $p \in \llbracket 1, n \rrbracket$ et A_p l'événement "le nombre choisi est divisible par p ".

1. Calculer $\mathbb{P}(A_p)$ si $p \mid n$.
2. Soit p_1, \dots, p_k des diviseurs premiers distincts de n , montrer que les événements A_{p_1}, \dots, A_{p_k} sont indépendants ie : pour tout $i_1, \dots, i_r \in \{1, \dots, k\}$,

$$\mathbb{P}(A_{p_{i_1}} \cap \dots \cap A_{p_{i_r}}) = \mathbb{P}(A_{p_{i_1}}) \dots \mathbb{P}(A_{p_{i_r}})$$

3. On considère $\phi(n)$ le nombre d'entiers positifs non nuls inférieurs à n et premiers avec n , montrer que

$$\phi(n) = n \prod_{\substack{p \in \mathcal{P} \\ p \mid n}} \left(1 - \frac{1}{p}\right)$$

Démonstration.

1. On considère $\Omega = \{1, \dots, n\}$, la probabilité \mathbb{P} est uniforme, ainsi

$$\forall k \in \Omega, \mathbb{P}(\{k\}) = \frac{1}{n}$$

On suppose que $p \mid n$, alors il existe $\alpha \in \mathbb{N}^*$ tel que $n = \alpha p$, alors

$$A_p = \{kp, k \leq \alpha, k \in \mathbb{N}^*\}$$

Donc $|A_p| = \alpha$ et $\mathbb{P}(A_p) = \frac{\alpha}{n} = \frac{1}{p}$.

2. Soit $i_1, \dots, i_r \in \llbracket 1, k \rrbracket$ et $m \in \mathbb{N}$, alors $p_{i_1} \mid m, \dots$, et $p_{i_r} \mid m$ si et seulement si $p_{i_1} \dots p_{i_r} \mid m$.
Donc

$$A_{p_{i_1}} \cap \dots \cap A_{p_{i_r}} = A_{p_{i_1} \dots p_{i_r}}$$

Ainsi, d'après la question précédente,

$$\mathbb{P}(A_{p_{i_1}} \cap \dots \cap A_{p_{i_r}}) = \mathbb{P}(A_{p_{i_1} \dots p_{i_r}}) = \frac{1}{p_{i_1} \dots p_{i_r}} = \mathbb{P}(A_{p_{i_1}}) \dots \mathbb{P}(A_{p_{i_r}})$$

3. On considère B_n l'ensemble des diviseurs de n inférieurs à n , alors $|B_n| = \phi(n)$.
Soit p_1, \dots, p_n les diviseurs premiers de n , on a alors pour $l \in \mathbb{N}^*$, $l \in B_n$ si et seulement si $l \leq n$ et l n'est pas multiple d'aucun des p_i pour $i \in \llbracket 1, k \rrbracket$.

Ainsi

$$B_n = \bigcap_{k=1}^n A_{p_k}^c$$

Or les A_i sont indépendants, donc les A_i^c également, d'où

$$\mathbb{P}(B_n) = \prod_{k=1}^n \mathbb{P}(A_{p_k}^c) = \prod_{k=1}^n (1 - \mathbb{P}(A_{p_k})) = \prod_{k=1}^n \left(1 - \frac{1}{p_k}\right)$$

De plus \mathbb{P} étant uniforme, on a

$$\mathbb{P}(B_n) = \frac{|B_n|}{n} = \frac{\phi(n)}{n}$$

D'où

$$\phi(n) = n \prod_{\substack{p \in \mathcal{P} \\ p|n}} \left(1 - \frac{1}{p}\right)$$

□

Question de cours. Que peut-on dire de l'image (et de l'image réciproque) d'une partie connexe par arcs par une application continue? Le démontrer.

Réponse. Soit E et F deux espaces vectoriels normés, $f : E \rightarrow F$ continue et C une partie connexe par arcs de E , alors $f(C)$ est une partie connexe par arcs de F .

De plus si C' est une partie connexe par arcs de F alors $f^{-1}(C')$ n'est pas nécessairement une partie connexe par arcs de E .

Démonstration. Soit $y_1, y_2 \in f(C)$, alors il existe $x_1, x_2 \in C$ tels que $f(x_1) = y_1$ et $f(x_2) = y_2$. Or C est connexe par arcs donc il existe un chemin continu $\gamma : [0, 1] \rightarrow C$ reliant x_1 et x_2 . Ainsi $f \circ \gamma : [0, 1] \rightarrow f(C)$ est un chemin continu reliant $y_1 = f(x_1)$ et $y_2 = f(x_2)$.

Par conséquent $f(C)$ est connexe par arcs.

Si $E = [0, 1] \cup [2, 3]$, $F = \mathbb{R}$ et $f : x \in E \mapsto 0 \in F$, alors $\{0\}$ est connexe par arcs dans F , f est continue mais $E = f^{-1}(\{0\})$ n'est pas connexe par arcs. \square

Exercice. Soit $f : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$ continue, $n \in \mathbb{N}^*$ et le n -ième polynôme de Bernstein

$$B_n(f) = \sum_{k=1}^n f\left(\frac{k}{n}\right) \binom{n}{k} X^k (1-X)^{n-k}$$

1. Soit $x \in [0, 1]$, X_1, \dots, X_n variables aléatoires de loi de Bernoulli de paramètre x et $S_n = X_1 + \dots + X_n$, quelle est la loi de S_n ? En déduire que $\mathbb{E}\left(f\left(\frac{S_n}{n}\right)\right) = B_n(f)(x)$.
2. Soit $\delta \in \mathbb{R}_+^*$, montrer que

$$\sum_{\substack{1 \leq k \leq n \\ \left|x - \frac{k}{n}\right| > \delta}} \binom{n}{k} x^k (1-x)^{n-k} \leq \frac{1}{4n\delta^2}$$

3. Montrer que $(B_n(f))_{n \in \mathbb{N}}$ converge uniformément vers f sur $[0, 1]$.

Démonstration.

1. La variable aléatoire S_n suit une loi binomiale de paramètre n, x .
Ainsi, par lemme de transfert,

$$\mathbb{E}\left(f\left(\frac{S_n}{n}\right)\right) = \sum_{k=1}^n f\left(\frac{k}{n}\right) \binom{n}{k} x^k (1-x)^{n-k} = B_n(f)(x)$$

2. On a par inégalité de Bienaymé-Tchebychev

$$\sum_{\substack{1 \leq k \leq n \\ \left|x - \frac{k}{n}\right| > \delta}} \binom{n}{k} x^k (1-x)^{n-k} = \mathbb{P}(|S_n - nx| > n\delta) = \mathbb{P}(|S_n - \mathbb{E}(S_n)| > n\delta) \leq \frac{\text{Var}(S_n)}{n^2\delta^2}$$

Or $S_n \sim B(n, x)$, donc

$$\sum_{\substack{1 \leq k \leq n \\ \left|x - \frac{k}{n}\right| > \delta}} \binom{n}{k} x^k (1-x)^{n-k} = \frac{x(1-x)}{n\delta^2} \leq \frac{1}{4n\delta^2}$$

3. La fonction f est continue sur $[0, 1]$ compact, donc par théorème de Heine, f est uniformément continue sur $[0, 1]$.

Donc, pour $\varepsilon \in \mathbb{R}_+^*$, il existe $\delta \in \mathbb{R}_+^*$ tel que

$$\forall x, y \in [0, 1], |x - y| \leq \delta \implies |f(x) - f(y)| \leq \varepsilon$$

Ainsi pour $x \in [0, 1]$,

$$|B_n(f)(x) - f(x)| = \left| \mathbb{E} \left(f \left(\frac{S_n}{n} \right) - f(x) \right) \right| \leq \mathbb{E} \left(\left| f \left(\frac{S_n}{n} \right) - f(x) \right| \right)$$

Donc, par inégalité triangulaire,

$$|B_n(f)(x) - f(x)| \leq \mathbb{E} \left(\left| f \left(\frac{S_n}{n} \right) - f(x) \right| \mathbb{1}_{\left\{ \left| \frac{S_n}{n} - x \right| \leq \alpha \right\}} \right) + \mathbb{E} \left(\left| f \left(\frac{S_n}{n} \right) - f(x) \right| \mathbb{1}_{\left\{ \left| \frac{S_n}{n} - x \right| > \alpha \right\}} \right)$$

Ainsi, avec ce qui précède,

$$|B_n(f)(x) - f(x)| \leq \varepsilon + 2 \|f\|_\infty \mathbb{P} \left(\left| \frac{S_n}{n} - x \right| > \alpha \right) \leq \varepsilon + 2 \|f\|_\infty + \frac{\|f\|_\infty}{2n\delta^2}$$

Ainsi

$$\|B_n(f) - f\|_\infty \leq \varepsilon + 2 \|f\|_\infty + \frac{\|f\|_\infty}{2n\delta^2}$$

Or $\frac{\|f\|_\infty}{2n\delta^2} \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} 0$, donc il existe $N \in \mathbb{N}$ tel que $\frac{\|f\|_\infty}{2n\delta^2}$ pour $n \geq N$.

Donc, pour $n \geq N$,

$$\|B_n(f) - f\|_\infty \leq 2\varepsilon$$

Ce qui montre que $(B_n(f))_{n \in \mathbb{N}}$ converge uniformément vers f sur $[0, 1]$. □

Exercice. On considère un chat Gribouille. Gribouille a trois états X possibles : 1 il mange, 2 il dort, 3 il joue.

Le comportement de Gribouille est une chaîne de Markov et on a : A l'instant n (pour $n \in \mathbb{N}$) :

- Si Gribouille mange alors la probabilité que Gribouille dorme à l'instant $n + 1$ est $\frac{1}{3}$ et celle que Gribouille joue est $\frac{1}{2}$.
- Si Gribouille dort alors la probabilité que Gribouille mange à l'instant $n + 1$ est $\frac{1}{3}$ et celle que Gribouille joue est $\frac{1}{2}$.
- Si Gribouille joue alors la probabilité que Gribouille mange à l'instant $n + 1$ est $\frac{2}{3}$ et celle que Gribouille dorme est $\frac{1}{3}$.

Le maître de Gribouille part à l'instant 0 pendant que son chat Gribouille dort : Il rentre à l'instant $n \in \mathbb{N}^*$, quelle est la probabilité que Gribouille dorme encore ?

Démonstration. La matrice de transition correspondant à la chaîne de Markov est

$$A = \frac{1}{6} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 1 & 3 \\ 4 & 2 & 0 \end{pmatrix}$$

A l'instant initial on a

$$\mu_0 = (\mathbb{P}(X_0 = 1), \mathbb{P}(X_0 = 2), \mathbb{P}(X_0 = 3)) = (0, 1, 0)$$

Ainsi à l'instant n on a

$$\mu_n = (\mathbb{P}(X_n = 1), \mathbb{P}(X_n = 2), \mathbb{P}(X_n = 3)) = (0, 1, 0) A^n$$

Or

$$\begin{aligned} \chi_{6A} &= \begin{vmatrix} X-1 & -2 & -3 \\ -2 & X-1 & -3 \\ -4 & -2 & X \end{vmatrix} = (X-1)(X-1)X - 12 - 24 - 12(X-1) - 4X - 6(X-1) \\ &= X^3 - 2X^2 + X - 12 - 24 - 12X + 12 - 4X - 6X + 6 \\ &= X^3 - 2X^2 - 21X - 18 = (X-6)(X+3)(X+1) \end{aligned}$$

est scindé à racines simples, donc la matrice est diagonalisable.
Puis après détermination d'une base diagonalisante on obtient

$$A = \frac{1}{6} \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{2}{\sqrt{33}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} & -\frac{5}{\sqrt{33}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & \sqrt{\frac{2}{3}} & \frac{2}{\sqrt{33}} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 6 & 0 & 0 \\ 0 & -3 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{2}{\sqrt{33}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} & -\frac{5}{\sqrt{33}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & \sqrt{\frac{2}{3}} & \frac{2}{\sqrt{33}} \end{pmatrix}^{-1}$$

Puis

$$A^n = \frac{1}{6} \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{2}{\sqrt{33}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} & -\frac{5}{\sqrt{33}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & \sqrt{\frac{2}{3}} & \frac{2}{\sqrt{33}} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 6^n & 0 & 0 \\ 0 & (-3)^n & 0 \\ 0 & 0 & (-1)^n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{2}{\sqrt{33}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} & -\frac{5}{\sqrt{33}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & \sqrt{\frac{2}{3}} & \frac{2}{\sqrt{33}} \end{pmatrix}^{-1}$$

Et enfin on obtient μ_n . □

Question de cours. Quelles sont exactement les parties connexes par arcs de \mathbb{R} ? Le démontrer.

Réponse. Les parties connexes par arcs de \mathbb{R} sont exactement les intervalles de \mathbb{R} .

Démonstration. Soit I un intervalle de \mathbb{R} , soit $x, y \in I$, alors comme I est un intervalle de \mathbb{R} , tout z compris entre x et y est dans I .

Ainsi l'application

$$\gamma : t \in [0, 1] \mapsto (1 - t)x + ty$$

est bien définie, continue et part de x pour arriver à y .

On a donc un chemin continue de x à y dans I , ce qui montre que I est une partie connexe par arcs.

Réciproquement soit C une partie connexe par arcs de \mathbb{R} .

S'il existe $x, y \in I$ tel que

$$\forall z \in [x, y], z \notin C$$

Alors en particulier $x \neq y$ et $z := \frac{x+y}{2} \notin C$.

Or C est connexe par arcs, donc il existe un chemin continue $\gamma : [0, 1] \rightarrow C$ reliant x et y , ainsi, par théorème des valeurs intermédiaires il existe $t \in [0, 1]$ tel que $z = \gamma(t) \in C$ ce qui n'est pas le cas.

Par conséquent C est un intervalle. □

Exercice. Soit X_n une variable aléatoire de loi binomiale de paramètres n et $p_n = \frac{\lambda}{n}$ avec $\lambda \in \mathbb{R}_+^*$. Quelle va être la loi limite de X_n quand n tend vers $+\infty$?

Réponse. Pour $k \in \mathbb{N}$ on a

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{P}(X_n = k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} = \mathbb{P}(Z = k)$$

avec Z une variable aléatoire de loi de Poisson de paramètre λ .

Démonstration. Soit $k \in \mathbb{N}$, alors il existe $N \in \mathbb{N}$ tel que

$$\forall n \geq N, k \in \llbracket 0, n \rrbracket$$

On peut donc calculer

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(X_n = k) &= \binom{n}{k} p_n^k (1 - p_n)^{n-k} = \frac{n(n-1)\dots(n-k+1)}{k!} p_n^k (1 - p_n)^{n-k} \\ &= \frac{n^k \left(1 - \frac{1}{n}\right) \dots \left(1 - \frac{k-1}{n}\right)}{k!} p_n^k (1 - p_n)^{n-k} \underset{n \rightarrow +\infty}{\sim} \frac{n^k}{k!} p_n^k (1 - p_n)^{n-k} = \frac{\lambda^k}{k!} (1 - p_n)^n (1 - p_n)^{-k} \end{aligned}$$

Or

$$(1 - p_n)^n = \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^n = \exp\left(n \log\left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)\right) \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} \exp(-\lambda)$$

et

$$(1 - p_n)^{-k} = \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{-k} \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 1$$

Ainsi

$$\mathbb{P}(X_n = k) \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}$$

□

Exercice.

1. On considère X une variable aléatoire prenant ses valeurs dans l'ensemble $\{2^n, n \in \mathbb{N}^*\}$ dont la loi est définie par

$$\forall n \in \mathbb{N}^*, \mathbb{P}(X = 2^n) = \frac{1}{2^n}$$

Montrer qu'il s'agit bien d'une loi de probabilité et que la variable aléatoire X n'admet pas d'espérance, ie

$$\mathbb{E}(X) = +\infty$$

2. On considère une variable aléatoire discrète X prenant ses valeurs dans \mathbb{N}^* dont la loi est définie par

$$\forall n \in \mathbb{N}^* = \frac{4}{n(n+1)(n+2)}$$

Montrer qu'il s'agit bien d'une loi de probabilité et que X admet une espérance finie mais pas de moment d'ordre 2, ie

$$\mathbb{E}(X^2) = +\infty$$

Démonstration.

1. On a bien

$$\sum_{n=0}^{+\infty} \frac{1}{2^n} = 1$$

Cependant

$$\mathbb{E} \left(\sum_{n=1}^{+\infty} 2^n \mathbb{P}(X = 2^n) = \sum_{n=1}^{+\infty} \right) \sum_{n=1}^{+\infty} 1 = +\infty$$

2. Pour $n \in \mathbb{N}^*$ on a

$$a_n := \frac{4}{n(n+1)(n+2)} = \frac{2}{n} - \frac{4}{n+1} + \frac{2}{n+2}$$

Donc

$$\sum_{k=1}^n a_k = \sum_{k=1}^n \frac{2}{k} - \sum_{k=2}^{n+1} \frac{4}{k} + \sum_{k=3}^{n+2} \frac{2}{k} = 1 - \frac{4}{n+1} + \frac{2}{n+1} + \frac{2}{n+2} \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 1$$

De plus on a $na_n \underset{n \rightarrow +\infty}{\sim} \frac{4}{n^2}$, donc

$$\mathbb{E}(X) = \sum_{n=1}^{+\infty} na_n = +\infty$$

Cependant $n^2 a_n \underset{n \rightarrow +\infty}{\sim} \frac{4}{n}$, donc

$$\mathbb{E}(X^2) = +\infty$$

□

Exercice. Soit A une partie d'un espace d'un espace vectoriel normé E et $f : A \rightarrow F$ continue avec F un espace vectoriel normé.

On suppose que f est localement constante ie pour tout $a \in A$, il existe $r \in \mathbb{R}_+^*$ tel que f est constante sur $A \cap B(a, r)$.

1. Soit $a, b \in A$ et γ un chemin continu reliant a et b , montrer que

$$\sup \{s \in [0, 1], f(\phi(s)) = f(a)\} = 1$$

2. En déduire que f est constante sur A .

Démonstration.

1. Soit $H = \{s \in [0, 1], f(\phi(s)) = f(a)\}$, cet ensemble est non vide est majorée, il admet donc une borne supérieure que l'on note t .

Il existe donc $(s_n)_{n \in \mathbb{N}} \in H^{\mathbb{N}}$ tel que $s_n \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} t$, ainsi, par continuité

$$f(\phi(t)) = \lim_{n \rightarrow +\infty} f(\phi(s_n)) = f(a)$$

D'où $t \in H$ ie il s'agit d'un maximum.

Si $t < 1$, soit $c = \phi(t)$, alors, par locale continuité, il existe $r \in \mathbb{R}_+^*$ tel que f soit constante sur $A \cap B(c, r)$.

De plus par continuité de ϕ en t et que $t < 1$, il existe $\varepsilon \in \mathbb{R}_+^*$ tel que $t + \varepsilon < 1$ et

$$|\phi(t + \varepsilon) - c| = |\phi(t + \varepsilon) - \phi(t)| \leq r$$

ie $\phi(t + \varepsilon) \in B(c, r)$, d'où, comme f est constante sur $A \cap B(c, r)$,

$$f(\phi(t + \varepsilon)) = f(c) = f(\phi(t)) = f(\phi(a))$$

ie

$$t < t + \varepsilon \in H$$

ce qui contredit la définition de t .

Par conséquent $t = 1$.

2. On a donc

$$f(a) = f(\phi(1)) = f(b)$$

Ce qui montre que f est constante sur A .

□