



Intégration L3 Actuariat

Chapitre III: Complément d'Intégration

Pierre-Olivier Goffard

Université de Lyon 1
ISFA
pierre-olivier.goffard@univ-lyon1.fr

ISFA
November 4, 2021



Nous allons étudier dans ce chapitre diverses propriétés qui permettent d'effectuer des calculs en théorie de l'intégration. Toutes ces notions admettent des applications en calcul des probabilités.

I. Mesures définie par des densités

Proposition 1 (Mesure à densité)

Soit $(\Omega, \mathcal{A}, \mu)$ un espace mesuré, et $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}_+$ une application mesurable positive. L'application $\nu : \mathcal{A} \rightarrow \overline{\mathbb{R}}_+$ définie par

$$\nu(A) = \int_A f d\mu, \quad A \in \mathcal{A},$$

est une mesure sur (Ω, \mathcal{A}) appelée mesure de densité f par rapport à μ

preuve:

❶ $\nu(\emptyset) = \int_{\emptyset} f d\mu$



② Soit $(A_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$, une suite d'éléments disjoints de \mathcal{A} . On note que

$$\begin{aligned}
 \nu\left(\bigcup_{n \in \mathbb{N}^*} A_n\right) &= \int_{\bigcup_{n \in \mathbb{N}^*} A_n} f d\mu \\
 &= \int \mathbb{I}_{\bigcup_{n \in \mathbb{N}^*} A_n} f d\mu \\
 &= \int \sum_{n \in \mathbb{N}^*} \mathbb{I}_{A_n} f d\mu \\
 &= \int \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{k=1}^n \mathbb{I}_{A_k} f d\mu \\
 &= \lim_{n \rightarrow \infty} \int \sum_{k=1}^n \mathbb{I}_{A_k} f d\mu \\
 &= \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{k=1}^n \int \mathbb{I}_{A_k} f d\mu \\
 &= \sum_{k \in \mathbb{N}^*} \int \mathbb{I}_{A_k} f d\mu \\
 &= \sum_{k \in \mathbb{N}^*} \nu(A_k).
 \end{aligned}$$



Remarque 1

- Si f est intégrable alors ν est finie, en effet:

$$\nu(\Omega) = \int_{\Omega} f d\nu \leq \int_{\Omega} |f| d\nu < \infty$$

- Si f est telle que $\int_{\Omega} f d\nu = 1$ alors ν est une mesure de probabilité de densité f .

De nombreuses mesure de probabilité $(\mathbb{R}, \mathcal{B}_{\mathbb{R}})$ sont à densité par rapport à la mesure de Lebesgue et sont associées à la loi d'une variable aléatoire X avec

$$\mathbb{P}_X(A) = \mathbb{P}(X \in A) = \int_A f_X(x) d\lambda(x)$$

Une densité de probabilité $f_X : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^+$ est essentiellement une fonction positive, continue par morceaux d'intégrale 1!



Remarque 2

Une variable aléatoire X dont la loi de probabilité \mathbb{P}_X est à densité par rapport à la mesure de Lebesgue est dite continue. On remarque que

$$\mathbb{P}_X(\{x\}) = \mathbb{P}(X = x) = \int_{\{x\}} f_X(x) d\lambda(x) = 0$$

Cependant

$$\mathbb{P}_X([x, x + dx]) = \mathbb{P}(X \in [x, x + dx]) = \int_{[x, x+dx]} f_X(x) d\lambda(x) \approx f(x) dx$$



Exemple 1 (Lois de probabilités classiques)

① $X \sim \text{unif}([a, b])$

$$f(x) = \frac{1}{b-a} \mathbb{I}_{[a,b]}(x), \quad a < b.$$

② $X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$

$$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \exp\left[-\frac{1}{2\sigma^2}(x-\mu)\right],$$

③ $X \sim \text{gamma}(\alpha, \beta)$

$$f(x) = \frac{e^{-x/\beta} x^{\alpha-1}}{\beta^\alpha \Gamma(\alpha)} \mathbb{I}_{\mathbb{R}_+^*}(x), \quad \alpha, \beta > 0,$$

où $\Gamma(\alpha) = \int_0^{+\infty} e^{-x} x^{\alpha-1} dx$ désigne la fonction gamma.



Theoreme 1

Soit $(\Omega, \mathcal{A}, \mu)$ un espace mesuré, ν une mesure de densité f par rapport à μ , et g une application mesurable définie sur (Ω, \mathcal{A}) . Alors g est ν intégrable si et seulement si $f.g$ est μ -intégrable, et

$$\int g d\nu = \int g.f d\mu.$$

preuve:

Supposons que g soit étagée positive avec

$$g = \sum_{i=1}^k \alpha_i \mathbb{1}_{A_i}.$$

On a

$$\int g d\nu = \sum_{i=1}^k \alpha_i \nu(A_i) = \sum_{i=1}^k \alpha_i \int_{A_i} f d\mu = \sum_{i=1}^k \alpha_i \int \mathbb{1}_{A_i} \cdot f d\mu = \int \sum_{i=1}^k \mathbb{1}_{A_i} \cdot f d\mu = \int g.f d\mu.$$

On passe ensuite aux fonction mesurable positive via Beppo-Lévi puis aux fonctions mesurables.



Definition 1 (Mesure absolument continue/étrangère)

Soit μ, ν deux mesures sur (Ω, \mathcal{A}) .

- ① ν est absolument continue par rapport à μ , $\nu \ll \mu$, si et seulement si

$$\forall A \in \mathcal{A}, \mu(A) = 0 \Rightarrow \nu(A) = 0$$

- ② ν et μ ont étrangères, $\nu \perp \mu$,

$$\exists A \in \mathcal{A} \text{ tel que } \mu(A) = 0 \text{ et } \nu(A^c) = 0.$$

Exemple 2

Si ν est à densité f par rapport à μ , alors

$$\mu(A) = 0 \Rightarrow \nu(A) = \int_A f d\nu = 0,$$

donc $\nu \ll \mu$.



Theoreme 2 (Radon-Nikodym)

Soient μ une mesure σ -finie sur un espace mesurable (Ω, \mathcal{A}) et ν une mesure σ -finie, absolument continue par rapport à μ alors il existe une fonction, mesurable, positive, f telle que

$$\nu(A) = \int_A f d\mu, \quad A \in \mathcal{A}.$$

De plus, f est unique à une μ -équivalence près, c'est à dire que si f et g sont toutes deux densités de ν par rapport à μ alors

$$f = g \text{ } \mu\text{-pp.}$$

On dira que f est la dérivée de Radon Nikodym de ν par rapport à μ et on note

$$f = \frac{d\nu}{d\mu}, \text{ ou } d\nu = f d\mu$$

de sorte que

$$\nu(A) = \int_A \frac{d\nu}{d\mu} d\mu \quad A \in \mathcal{A}.$$

preuve:



On va se contenter de montrer l'unicité, qui se limite à montrer que si f et g sont toutes deux des densités de ν par rapport à μ alors $f = g$ μ -presque partout.

Posons $A = \{\omega \in \Omega ; f(\omega) \geq g(\omega)\}$, on a

$$\begin{aligned}\int |f - g| d\mu &= \int_A |f - g| d\mu + \int_{A^c} |f - g| d\mu = \int_A (f - g) d\mu - \int_{A^c} f - g d\mu \\ &= \nu(A) - \nu(A) - \nu(A^c) + \nu(A^c) = 0.\end{aligned}$$

On en déduit que $|f - g| = 0$ μ -p.p. puis $f = g$.

□



Exemple 3

Une variable aléatoire de comptage N est une variable aléatoire réelle qui ne prends que des valeurs entières. Sa loi de probabilité est donnée par

$$\mathbb{P}_N(A) = \mathbb{P}(N \in A) = \sum_{n \in \mathbb{N}} \mathbb{P}(N = n) \delta_n(A), \quad A \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}},$$

absolument continue par rapport à la mesure de comptage, définie par

$$\nu(A) = \sum_{n \in \mathbb{N}} \delta_n(A), \quad A \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}},$$

qui compte le nombre d'entier dans A . En effet, on observe que pour $A \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}}$,

$$\nu(A) = 0 \Rightarrow \mathbb{P}_N(A) = 0.$$

Donc $\mathbb{P}_X << \nu$ donc par application du théorème de R-N, il existe une application p_N telle que

$$\mathbb{P}_N(A) = \int_A p_N(x) d\nu(x) = \sum_{n \in \mathbb{N}} p_N(n) \delta_n(A), \quad A \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}}.$$

On identifie alors la loi de probabilité de N avec la dérivée de R-N de \mathbb{P}_N par rapport à ν . Cela donne

$$p_N(n) = \mathbb{P}(N = n) = \mathbb{P}_N(n), \quad n \in \mathbb{N}.$$



Proposition 2 (Décomposition de Lebesgue)

Soient μ et ν deux mesures σ -finies sur (Ω, \mathcal{A}) . Il existe alors une application mesurable positive f , unique à une μ équivalence près, et une mesure γ sur (Ω, \mathcal{A}) , unique, étrangère à μ telles que

$$\nu = f.\mu + \gamma,$$

c'est à dire

$$\nu(A) = \int_A f d\mu + \gamma(A), \quad A \in \mathcal{A}.$$



Exemple 4

Soit une variable aléatoire défini par

$$X = \mathbb{I}_A \times U$$

où

- A désigne l'évènement l'assuré reporte au moins un sinistre dans l'année
- X est une variable aléatoire réelle positive égale au montant des indemnisations versées à l'assuré. La loi de cette variable aléatoire est à densité f_U par rapport à la mesure de Lebesgue.

On suppose de plus que les variables aléatoire \mathbb{I}_A et U sont indépendantes. La loi de X est une loi de probabilité mixte au sens où

$$\mathbb{P}_X(B) = (1 - \mathbb{P}(A))\delta_0(B) + \mathbb{P}(A)\int_B f_U(u)d\lambda(u), \quad B \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}}.$$

On remarque que δ_0 et λ sont étrangères avec

$$\lambda(\{0\}) = 0 \text{ et } \delta_0[\{0\}^c] = 0.$$



II. Intégration par rapport à une mesure image

On rappelle que si f est une application mesurable de $(\Omega, \mathcal{A}, \mu)$ dans (E, \mathcal{B}) , on note μ^f la mesure sur \mathcal{B} définie par $\mu^f(B) = \mu[f^{-1}(B)]$. Le théorème suivant permet l'intégration par rapport à une mesure image.

Theoreme 3 (Théorème de transfert)

Soit $h : E \rightarrow \mathbb{R}$ une application mesurable réelle, h est μ^f -intégrable si et seulement si $h \circ f$ est μ -intégrable et

$$\int_E h d\mu^f = \int_{\Omega} h \circ f d\mu.$$

preuve:



$$\begin{array}{ccc}
 (\Omega, \mathcal{A}, \mu) & \xrightarrow{f} & (E, \mathcal{B}, \mu^f) \\
 h \circ f \searrow & & \downarrow h \\
 & & (\mathbb{R}, \mathcal{B}_{\mathbb{R}})
 \end{array}$$

Si $h = \sum_{i=1}^k \alpha_i \mathbb{I}_{A_i}$ est une application mesurable positive, alors $h \circ f = \sum_{i=1}^k \alpha_i \mathbb{I}_{A_i} \circ f$.
 Remarquons que

$$(\mathbb{I}_{A_i} \circ f)(\omega) = \mathbb{I}_{A_i}[f(\omega)] = \begin{cases} 1 & \text{si } f(\omega) \in A_i \Leftrightarrow \omega \in f^{-1}(A_i) \\ 0 & \text{si } f(\omega) \notin A_i \Leftrightarrow \omega \notin f^{-1}(A_i) \end{cases}$$

et donc $\mathbb{I}_{A_i} \circ f = \mathbb{I}_{f^{-1}(A_i)}$. On en déduit que

$$\int_{\Omega} h \circ f d\mu = \sum_{i=1}^k \alpha_i \int \mathbb{I}_{A_i} \circ f d\mu = \sum_{i=1}^k \alpha_i \int \mathbb{I}_{f^{-1}(A_i)} d\mu = \sum_{i=1}^k \alpha_i \mu[f^{-1}(A_i)] = \sum_{i=1}^k \alpha_i \mu^f(A_i) = \int h d\mu^f.$$



Pour h mesurable positive, on définit une suite croissante de fonctions $(h_n)_{n \in \mathbb{N}}$ étagées positives convergeant vers h . La suite $(h_n \circ f)_{n \in \mathbb{N}}$ une suite croissante, de fonction étagées positives qui convergent vers $h \circ f$. Par application du théorème de Beppo Lévy, il vient

$$\int h d\mu^f = \lim_{n \rightarrow +\infty} \int h_n d\mu^f = \lim_{n \rightarrow +\infty} \int h_n \circ f d\mu = \int h \circ f d\mu.$$

Pour le cas h mesurable, on observe que

$$\int |h| d\mu^f = \int |h| \circ f d\mu = \int |h \circ f| d\mu,$$

donc h est μ^f -intégrable si et seulement si $h \circ f$ est μ -intégrable et dans ce cas

$$\begin{aligned} \int h d\mu^f &= \int h^+ - h^- d\mu^f = \int h^+ d\mu^f - \int h^- d\mu^f \\ &= \int h^+ \circ f d\mu - \int h^- \circ f d\mu = \int h \circ f d\mu. \end{aligned}$$

□



Corollaire 1

Soit X une variable aléatoire sur un espace probabilisé $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ à valeur dans un espace mesurable (E, \mathcal{B}) , et de loi \mathbb{P}_X . Soit g une application mesurable de (E, \mathcal{B}) vers $(\mathbb{R}, \mathcal{B}_{\mathbb{R}})$. Alors l'espérance de $g \circ X$ existe si et seulement si g est \mathbb{P}_X -intégrable et

$$\mathbb{E}(g \circ X) = \mathbb{E}[g(X)] = \int_{\Omega} g \circ X d\mathbb{P} = \int_E g d\mathbb{P}_X.$$

Definition 2 (Espérance mathématique)

Si X est une variable aléatoire réelle \mathbb{P} -intégrable, l'espérance mathématique de X est définie par

$$\mathbb{E}(X) = \int_{\Omega} X(\omega) d\mathbb{P}(\omega) = \int X d\mathbb{P}.$$

Remarque 3

L'application du corollaire précédent en prenant $g = \text{Id}$ conduit à écrire

$$\mathbb{E}(X) = \int_{\mathbb{R}} x d\mathbb{P}_X(x)$$



Exemple 5

- ① Si $(E, \mathcal{B}) = (\mathbb{R}, \mathcal{B}_{\mathbb{R}})$ et si $P_X = \sum_{n \in \mathbb{N}} p_n \delta_{x_n}$ (X est une v.a. discrète) alors $\mathbb{E}(g \circ X)$ existe si et seulement si $\sum_{n \in \mathbb{N}} p_n |g(x_n)| < \infty$ et

$$\mathbb{E}[g(X)] = \sum_{n \in \mathbb{N}} p_n g(x_n).$$

- ② Si $(E, \mathcal{B}) = (\mathbb{R}, \mathcal{B}_{\mathbb{R}})$ et si P_X est une densité par rapport à la mesure de Lebesgue, $\mathbb{E}(g \circ X)$ existe si et seulement si $g.f$ est Lebesgue-intégrable et

$$\mathbb{E}[g(X)] = \int g(x) f_X(x) d\lambda(x).$$



III. Intégrale par rapport à une mesure produit

1. Mesure produit

L'objet de cette partie est de répondre à deux questions

- Soient $(\Omega_1, \mathcal{A}_1, \mu_1)$ et $(\Omega_2, \mathcal{A}_2, \mu_2)$ deux espaces mesurés, existe-t-il une mesure μ sur $(\Omega_1 \times \Omega_2, \mathcal{A}_1 \otimes \mathcal{A}_2)$ telle que

$$\mu(A_1 \times A_2) = \mu_1(A_1) \times \mu_2(A_2)$$

- Si une telle mesure existe, et si f est μ -intégrable, peut-on calculer $\int f d\mu$ en utilisant des intégrations par rapport à μ_1 et à μ_2 ?

Soit la tribu produit $\mathcal{A} = \mathcal{A}_1 \otimes \mathcal{A}_2$. Pour $A \in \mathcal{A}$, les sections

$$A_{\omega_1} = \{\omega_2 \in \Omega_2 ; (\omega_1, \omega_2) \in A\} \text{ et } A_{\omega_2} = \{\omega_1 \in \Omega_1 ; (\omega_1, \omega_2) \in A\}$$

sont mesurables (i.e. $A_{\omega_1} \in \mathcal{A}_2$ et $A_{\omega_2} \in \mathcal{A}_1$).



Theoreme 4 (Mesure produit)

Soient μ_1 et μ_2 deux mesures σ -finies respectivement sur $(\Omega_1, \mathcal{A}_1)$ et $(\Omega_2, \mathcal{A}_2)$.

- ① Pour tout A de $\mathcal{A}_1 \otimes \mathcal{A}_2$, les applications

$$(\Omega_2, \mathcal{A}_2) \mapsto \left(\overline{\mathbb{R}}^+, \mathcal{B}_{\overline{\mathbb{R}}^+} \right) \quad \text{et} \quad (\Omega_1, \mathcal{A}_1) \mapsto \left(\overline{\mathbb{R}}^+, \mathcal{B}_{\overline{\mathbb{R}}^+} \right)$$

$$\omega_2 \mapsto \mu_1(A_{\omega_2}) \qquad \qquad \omega_1 \mapsto \mu_2(A_{\omega_1}).$$

sont mesurables.

- ② L'unique mesure μ sur $(\Omega_1 \times \Omega_2, \mathcal{A}_1 \otimes \mathcal{A}_2)$ telle que

$$\mu(A_1 \times A_2) = \mu_1(A_1)\mu_2(A_2), \text{ pour tout } A_1 \in \mathcal{A}_1 \text{ et } A_2 \in \mathcal{A}_2,$$

est l'application définie par

$$\mu(A) = \int_{\Omega_2} \mu_1(A_{\omega_2}) d\mu_2(\omega_2) = \int_{\Omega_1} \mu_2(A_{\omega_1}) d\mu_1(\omega_1)$$

et notée $\mu = \mu_1 \otimes \mu_2$.

preuve: Admis



Si $A = A_1 \times A_2$ alors

$$A_{\omega_2} = \begin{cases} A_1 & \text{si } \omega_2 \in A_2 \\ \emptyset & \text{si } \omega_2 \notin A_2 \end{cases}$$

et par suite

$$\mu_1(A_{\omega_2}) = \mu_1(A_1) \mathbb{I}_{A_2}(\omega_2) = \begin{cases} \mu(A_1) & \text{si } \omega_2 \in A_2, \\ 0 & \text{si } \omega_2 \notin A_2. \end{cases}$$

On peut faire les mêmes remarques pour A_{ω_1} et on en déduit que

$$\begin{aligned} \mu(A) &= \int_{\Omega_2} \mu_1(A_{\omega_2}) d\mu_2 = \int_{\Omega_1} \mu_2(A_{\omega_1}) d\mu_1 \\ &= \int_{\Omega_1} \int_{\Omega_2} \mathbb{I}_A(\omega_1, \omega_2) d\mu_2 d\mu_1 = \int_{\Omega_2} \int_{\Omega_1} \mathbb{I}_A(\omega_1, \omega_2) d\mu_1 d\mu_2 \end{aligned}$$

On peut donc inter-changer l'ordre d'intégration pour les fonctions indicatrices, l'objet des théorèmes suivants est de changer l'ordre d'intégration pour des fonctions mesurables.

2. Théorème de Fubini et Tonelli



Theoreme 5 (Tonelli)

Soit $f : \Omega_1 \times \Omega_2 \rightarrow \overline{\mathbb{R}}^+$ mesurable.

- $\omega_2 \mapsto f(\omega_1, \omega_2)$ est mesurable pour tout $\omega_1 \in \Omega_1$ et la fonction

$$\omega_1 \mapsto \int_{\Omega_2} f(\omega_1, \omega_2) d\mu_2(\omega_2)$$

est mesurable et positive.

- $\omega_1 \mapsto f(\omega_1, \omega_2)$ est mesurable pour tout $\omega_2 \in \Omega_2$ et la fonction

$$\omega_2 \mapsto \int_{\Omega_1} f(\omega_1, \omega_2) d\mu_1(\omega_1)$$

est mesurable et positive.

Enfin, on a les égalités

$$\begin{aligned} \int f d(\mu_1 \otimes \mu_2) &= \int_{\Omega_2} \left(\int_{\Omega_1} f(\omega_1, \omega_2) d\mu_1(\omega_1) \right) d\mu_2(\omega_2) \\ &= \int_{\Omega_1} \left(\int_{\Omega_2} f(\omega_1, \omega_2) d\mu_2(\omega_2) \right) d\mu_1(\omega_1). \end{aligned}$$



Theoreme 6 (Fubini)

Soit $f : \Omega_1 \times \Omega_2 \rightarrow \mathbb{R}$ mesurable. Si

$$\int |f| d(\mu_1 \otimes \mu_2) < \infty,$$

alors

$$\begin{aligned} \int f d(\mu_1 \otimes \mu_2) &= \int_{\Omega_2} \left(\int_{\Omega_1} f(\omega_1, \omega_2) d\mu_1(\omega_1) \right) d\mu_2(\omega_2) \\ &= \int_{\Omega_1} \left(\int_{\Omega_2} f(\omega_1, \omega_2) d\mu_2(\omega_2) \right) d\mu_1(\omega_1). \end{aligned}$$



Exemple 6

Nous cherchons à évaluer l'intégrale

$$\int_0^{+\infty} \frac{e^{-y} \sin^2(y)}{y} dy$$

Notons que $g : y \mapsto \frac{e^{-y} \sin^2(y)}{y}$ est continue sur $]0, \infty[$ et donc localement intégrable.

- Lorsque $y \rightarrow 0$ alors

$$\frac{e^{-y} \sin^2(y)}{y} = e^{-y} y \frac{\sin^2(y)}{y^2} \rightarrow 0$$

et donc g est prolongeable par continuité en 0.

- Lorsque $y \rightarrow \infty$, on a

$$g(y) = o(e^{-y})$$

donc g est intégrable au voisinage de ∞ .



La fonction g est Riemann intégrable sur $]0, \infty[$, elle donc Lebesgue intégrable et les deux intégrables coïncident. On définit $f : (x, y) \mapsto e^{-y} \sin(2xy)$ et on note que

$$|f(x, y)| < e^{-y}, \text{ pour tout } (x, y) \in [0, 1] \times \mathbb{R}^+$$

et donc que f est λ_2 intégrable sur $[0, 1] \times \mathbb{R}^+$. On remarque que $x \mapsto e^{-y} \sin(2xy)$ est continue sur $[0, 1]$ donc Riemann intégrable puis Lebesgue intégrable et

$$\int_{[0,1]} e^{-y} \sin(2xy) d\lambda(x) = e^{-y} \frac{\sin^2 y}{y}.$$

Par Fubini, on a

$$\begin{aligned} \int_{[0,1] \times \mathbb{R}^+} f(x, y) d\lambda_2(x, y) &= \int_{[0,1]} \int_{\mathbb{R}^+} f(x, y) d\lambda(y) d\lambda(x) \\ &= \int_{\mathbb{R}^+} \int_{[0,1]} f(x, y) d\lambda(x) d\lambda(y) \end{aligned}$$

De plus

$$\int_{]0, +\infty[} e^{-y} \sin(2xy) d\lambda(y) = \int_0^{+\infty} e^{-y} \sin(2xy) d\lambda(y) = \frac{2x}{1+4x^2}$$



après deux intégrations par parties. On a également

$$\int_{[0,1]} \frac{2x}{4x^2 + 1} d\lambda(x) = \int_0^1 \frac{2x}{4x^2 + 1} dx = \ln(5)/4$$

On en déduit que

$$\int_0^{+\infty} \frac{e^{-y} \sin^2(y)}{y} dy = \ln(5)/4.$$



IV. Changement de variables

1. Fonction de répartition

Definition 3 (Fonction de répartition)

La fonction de répartition F d'une mesure ν définie sur $(\mathbb{R}, \mathcal{B}_{\mathbb{R}})$ est définie par

$$F(x) = \nu([-\infty, x]), \quad x \in \mathbb{R}.$$

Le résultat suivant établit un lien entre l'absolue continuité d'une mesure ν sur $(\mathbb{R}, \mathcal{B}_{\mathbb{R}})$ par rapport à la mesure de Lebesgue et l'absolue continuité de la fonction de répartition F sur $]a, b[$ définie par

$$\forall \epsilon > 0, \exists \eta > 0 \text{ tel que } \sum_{n \in \mathbb{N}^*} (b_n - a_n) < \eta \Rightarrow \sum_{n \in \mathbb{N}^*} [F(b_n) - F(a_n)] < \epsilon,$$

avec $a \leq a_n < b_n \leq b, \forall n \in \mathbb{N}^*$.

Theoreme 7

Si ν est une mesure finie $(\mathbb{R}, \mathcal{B}_{\mathbb{R}})$, alors sa fonction de répartition F est absolument continue si et seulement si ν est absolument continue par rapport à la mesure de Lebesgue sur \mathbb{R} .



Theoreme 8

Soit F une application absolument continue. Sa dérivé F' est λ -presque partout définie et intégrable avec

$$F(x) = \int_{]-\infty, x]} F'(t) d\lambda(t).$$

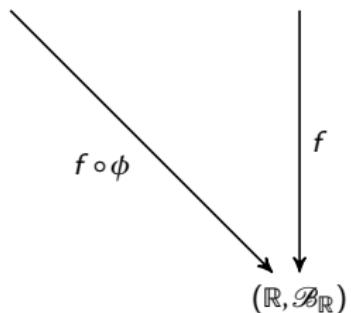
F est donc la fonction de répartition d'une mesure ν absolument continue par rapport à λ dont la densité de Radon-Nykodim est F' .



2. Théorème de changement de variables

Soit $\Phi :]a, b[\rightarrow [\phi(a), \phi(b)[$ strictement croissante et de dérivée Φ' continue. Soit μ la mesure sur $(]a, b[, \mathcal{B}_{]a,b[})$, définie comme la mesure image de la mesure de Lebesgue sur $([\phi(a), \phi(b)[, \mathcal{B}_{\phi(a),\phi(b)}[)$ par la fonction ϕ^{-1} . Soit $f : \mathbb{R} \mapsto \mathbb{R}$ mesurable et Lebesgue intégrable sur $[\phi(a), \phi(b)[$. En résumé,

$$(\]a, b[, \mathcal{B}_{]a,b[}, \mu) \xrightarrow{\phi} ([\phi(a), \phi(b)[, \mathcal{B}_{\phi(a),\phi(b)}[, \lambda)$$



On note que $\mu([a, x[) = \lambda([\Phi(a), \Phi(x)[) = \Phi(x) - \Phi(a)$. Cela implique que la fonction de répartition de μ est absolument continue et donc que μ est absolument continue par



rapport à Lebesgue, sa densité est la dérivée de $\Phi(x) - \Phi(a)$ soit $\Phi'(x)$. On en déduit par le théorème de transfert que

$$\int_{[\phi(a), \Phi(b)]} f d\lambda = \int_{[a, b]} f \circ \Phi d\mu = \int_{[a, b]} f(\Phi(x)) \Phi'(x) d\lambda(x).$$

Soient U et V deux ouverts de \mathbb{R}^n et $\phi: U \rightarrow V$ une bijection, dont les dérivées partielles sont continues. On note

$$\phi(x) = (\phi_1(x), \dots, \phi_n(x)) := (y_1, \dots, y_n) = y, \text{ pour } x = (x_1, \dots, x_n).$$

La matrice jacobienne de ϕ est définie par

$$\frac{D\phi}{Dx}(x) = \begin{pmatrix} \frac{\partial \phi_1}{\partial x_1}(x) & \dots & \frac{\partial \phi_1}{\partial x_d}(x) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial \phi_d}{\partial x_1}(x) & \dots & \frac{\partial \phi_d}{\partial x_d}(x) \end{pmatrix}, \text{ pour } x \in U,$$

son déterminant $\det\left(\frac{D\phi}{Dx}(x)\right)$ est appelé jacobien.



Theoreme 9 (Formule de changement de variable)

Soit $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ une application Lebesgue intégrable sur V , alors

$$\int_V f(y) d\lambda_n(y) = \int_U f[\Phi(x)] \left| \det \left(\frac{D\phi}{Dx}(x) \right) \right| d\lambda_n(x).$$

A noter que la formule fait intervenir la valeur absolue du Jacobien.

Exemple 7 (Intégrale de Gauss)

On souhaite calculer

$$I = \int_0^{+\infty} e^{-ax^2} dx.$$

Comme $f : (x, y) \mapsto \exp(-a(x^2 + y^2))$ est Riemann intégrable sur \mathbb{R}_+^2 alors elle est Lebesgue intégrable, par Fubini on peut écrire

$$I^2 = \int_{\mathbb{R}_+} \int_{\mathbb{R}_+} \exp(-a(x^2 + y^2)) dx dy = \int_{\mathbb{R}_+^2} \exp(-a(x^2 + y^2)) d\lambda^2(x, y).$$

L'application

$$\phi : (r, \theta) \mapsto (r \cos \theta, r \sin \theta) = (x, y).$$



est une bijection de $\mathbb{R}_+ \times]0, \pi/2[$ dans $\mathbb{R}_+ \times \mathbb{R}_+$ qui possède des dérivées partielles. Le Jacobien de Φ est donné par

$$\left| \frac{D\phi}{D(r,\theta)} \right| = \begin{vmatrix} \cos\theta & -r\sin\theta \\ \sin\theta & r\cos\theta \end{vmatrix} = r.$$

Par application de la formule de changement de variable, il vient

$$I^2 = \int_{\mathbb{R}_+^2} \exp(-a(x^2 + y^2)) d\lambda^2(x, y) = \int_{\mathbb{R}_+ \times]0, \pi/2[} \exp(-ar^2) r d\lambda^2(r, \theta) \Leftrightarrow I = \frac{\sqrt{\pi}}{2\sqrt{a}}.$$



V. Intégrale dépendant d'un paramètre

Soit $(\Omega, \mathcal{A}, \mu)$ un espace mesuré et $f : \Omega \times T \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction de deux variables, où T est un intervalle de \mathbb{R} . On suppose que, $\forall t \in T$ $\omega \mapsto f(\omega, t)$ est mesurable par rapport à \mathcal{A} et intégrable par rapport à μ .

Proposition 3 (Continuité de l'intégrale)

Si $t \mapsto f(\omega, t)$ est continue μ -presque partout et qu'il existe une fonction g intégrable par rapport à μ telle que

$$|f(\omega, t)| \leq g(\omega), \quad \forall t \in T.$$

Alors

$$F(t) = \int_{\Omega} f(\omega, t) d\mu(\omega)$$

est continue sur T .

preuve: Comme T est un espace métrique, la continuité est caractérisée par le comportement des suites. $F(t)$ est continue si pour toute suite $(t_n)_{n \in \mathbb{N}}$ convergante vers t , $F(t_n)$ converge vers $F(t)$. La suite de fonction $(f(\omega, t_n))_{n \in \mathbb{N}}$ converge vers $f(\omega, t)$ par continuité de $t \mapsto f(\omega, t)$ puis comme $|f(\omega, t_n)| \leq g(\omega)$ alors $(F(t_n))_{n \in \mathbb{N}}$ converge vers $F(t)$ en vertu du théorème de convergence dominée.



Proposition 4 (Dérivabilité de l'intégrale)

Si $t \mapsto f(\omega, t)$ est dérivable par rapport à t μ -presque partout et qu'il existe une fonction g intégrable par rapport à μ telle que

$$\left| \frac{\partial f}{\partial t}(\omega, t) \right| \leq g(\omega), \quad \forall t \in T.$$

Alors

$$F(t) = \int_{\Omega} f(\omega, t) d\mu(\omega)$$

définit une fonction dérivable sur T , avec

$$F'(t) = \int_{\Omega} \frac{\partial f}{\partial t}(\omega, t) d\mu(\omega).$$

preuve:

Il s'agit de montrer que pour toute suite $(t_n)_{n \in \mathbb{N}}$ convergeant vers t , on a

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{F(t_n) - F(t)}{t_n - t} = \int_{\Omega} \frac{\partial f}{\partial t}(\omega, t) d\mu(\omega).$$



On pose $f_n(\omega) = \frac{f(\omega, t_n) - f(\omega, t)}{t_n - t}$, qui est une suite de fonctions mesurables convergeant vers $\frac{\partial f}{\partial t}(\omega, t)$ qui est donc mesurable. De plus, le théorème des accroissements finis entraîne l'inégalité

$$|f_n(\omega)| \leq g(\omega).$$

L'application du théorème de convergence dominée sur la suite $(f_n)_{n \in \mathbb{N}}$ donne

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{F(t_n) - F(t)}{t_n - t} = \int_{\Omega} f_n(\omega) d\mu(\omega) \rightarrow \int_{\Omega} \frac{\partial f}{\partial t}(\omega, t) d\mu(\omega)$$

Exemple 8 (La fonction Gamma)

On note Γ la fonction définie par

$$\Gamma(x) = \int_0^{+\infty} e^{-t} t^{x-1} dt, \quad x \in]0, +\infty[$$

On pose

$$H_n = \sum_{k=1}^n \frac{1}{k}, \quad n \geq 1.$$

- Vérifier que Γ est bien définie.



- ② Démontrer que la fonction Γ est dérivable sur $]0, +\infty[$, avec

$$\Gamma'(x) = \int_0^{+\infty} e^{-t} t^{x-1} \log(t) dt.$$

- ③ Montrer que la suite

$$u_n = H_n - \log(n), \quad n \geq 1$$

admet une limite lorsque n tend vers l'infini. On notera γ cette limite, aussi appelé constante d'Euler.

- ④ montrer que

$$H_n = \int_0^1 \frac{1 - (1-v)^n}{v} dv, \quad n \geq 1.$$

- ⑤ En déduire que, pour tout $n \geq 1$,

$$\frac{H_{n+1}}{n+1} = - \int_0^1 (1-v)^n \log(v) dv.$$

- ⑥ Etablir que pour tout $t \geq 0$, $1-t \leq e^{-t}$.

- ⑦ On pose $I_n = \int_0^n (1 - \frac{t}{n})^n \log(t) dt$. Montrer que

$$\lim I_n = \int_0^{+\infty} e^{-t} \log(t) dt.$$

- ⑧ Montrer que $\gamma = -\Gamma'(1)$.

Hint: On pourra montrer que $I_n = \frac{n}{n+1} (\log(n) - H_{n+1})$.



VI. Espaces \mathcal{L}^p

Soit $(\Omega, \mathcal{A}, \mu)$ un espace mesuré. On considère des applications mesurables

- $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$, auquel cas $|f| = f^+ + f^-$
- $f : \Omega \rightarrow \mathbb{C}$, auquel cas $|f| = [\Re(f)^2 + \Im(f)^2]^{1/2}$

Pour tout réel $p \in [1, +\infty[$, on définit

$$\|f\|_p = \left[\int |f|^p d\mu \right]^{1/p}.$$

Definition 4 (Espace "L-p")

$$\mathcal{L}^p := \mathcal{L}^p(\Omega, \mathcal{A}, \mu) = \{f \in \mathcal{M} ; \|f\|_p < \infty\}$$

La relation d'égalité μ presque partout définit une relation d'équivalence dans l'espace vectoriel des applications mesurables, avec

$$f \sim g \Leftrightarrow f = g \text{ } \mu\text{-pp.}$$

On désigne par $L^p(\Omega, \mathcal{A}, \mu) = \mathcal{L}^p(\Omega, \mathcal{A}, \mu) / \sim$ l'ensemble quotient associé. Un élément de L^p est une classe de fonctions égales μ -pp qu'on assimilera à un de ses représentants.



Theoreme 10

Pour $1 \leq p < \infty$, L^p est un espace vectoriel normé.

preuve:

Montrons que L^p est un espace vectoriel

(i) Soient $f \in L^p$ et a un scalaire, on a

$$\|a \cdot f\|_p \leq |a| \cdot \|f\|_p < \infty$$

et donc $a \cdot f \in L^p$

(ii) La fonction $x \mapsto |x|^p$ est convexe $\forall x \in \mathbb{R}$ alors

$$\left| \frac{x+y}{2} \right|^p \leq \frac{|x|^p + |y|^p}{2} \Leftrightarrow |x+y|^p \leq 2^{p-1} |x|^p + 2^{p-1} |y|^p$$

avec $x, y \in \mathbb{R}$. Pour $x, y \in \mathbb{C}$, on a

$$|x+y|^p \leq (|x|+|y|)^p \leq 2^{p-1} |x|^p + 2^{p-1} |y|^p$$

On en déduit que pour $f, g \in L^p$,

$$\int |f+g|^p d\mu \leq 2^{p-1} \int |f|^p d\mu + 2^{p-1} \int |g|^p d\mu$$

et donc que $f+g \in L^p$.



Montrons que $\|\cdot\|_p$ est une norme, notons que

$$\|f\|_p = 0 \Rightarrow f = 0 \text{ } \mu-\text{pp}$$

et

$$\|a \cdot f\|_p = |a| \cdot \|f\|_p,$$

pour tout scalaire a . L'inégalité triangulaire nécessite deux lemmes importants.

Lemme 1 (Inégalité de Hölder)

Soient $p, q > 1$ deux nombres conjugués au sens où $1/p + 1/q = 1$. Si $f \in L^p$ et $g \in L^q$, alors $f \cdot g \in L^1$, et

$$\int |f \cdot g| d\mu \leq \|f\|_p \cdot \|g\|_q.$$

Si $\|f\|_p = 0$ ou $\|f\|_q = 0$ alors $f \cdot g = 0$ μ -pp et on a bien

$$\int |f \cdot g| d\mu \leq \|f\|_p \cdot \|g\|_q.$$

Sinon, on pose

$$a = \frac{|f|}{\|f\|_p}, \text{ et } b = \frac{|g|}{\|g\|_q}.$$



La fonction $x \mapsto \log x$ est concave, on a

$$\log\left(\frac{|a|^p}{p} + \frac{|b|^q}{q}\right) \geq \frac{\log(|a|)^p}{p} + \frac{\log(|b|)^q}{q} = \log(|ab|)$$

puis finalement $|ab| \leq \frac{|a|^p}{p} + \frac{|b|^q}{q}$ ce qui est équivalent à

$$\frac{|f \cdot g|}{\|f\|_p \cdot \|g\|_q} \leq \frac{|f|^p}{p \|f\|_p^p} + \frac{|g|^q}{q \|g\|_q^q}.$$

En intégrant, il vient

$$\int |f \cdot g| d\mu \leq \|f\|_p \cdot \|g\|_q < \infty.$$

□

Remarque 4

Pour X, Y deux variables aléatoires réelles, le cas $p = q$ correspond à l'inégalité de Cauchy-Schwarz

$$\mathbb{E}(|X \cdot Y|) \leq \sqrt{\mathbb{E}(X^2) \cdot \mathbb{E}(Y^2)}.$$



Lemme 2 (Inégalité de Minkowski)

Soient $p \in [1, \infty[$ et $f, g \in L^p$ alors

$$\|f + g\|_p \leq \|f\|_p + \|g\|_p$$

preuve: Si $p = 1$ alors l'inégalité résulte de $|f + g| \leq |f| + |g|$. Sinon, on pose $q = \frac{p}{p-1}$ de sorte que $1/p + 1/q = 1$. Comme $f + g \in L^p$ alors $|f + g|^{p-1} \in L^q$. On utilise l'inégalité de Hölder,

$$\begin{aligned} \int |f + g|^p d\mu &= \int |f + g| \cdot |f + g|^{p-1} d\mu \\ &\leq \int (|f| + |g|) \cdot |f + g|^{p-1} d\mu \\ &\leq \left(\int |f|^p d\mu \right)^{1/p} \cdot \left(\int |f + g|^{q(p-1)} d\mu \right)^{1/q} \\ &+ \left(\int |g|^p d\mu \right)^{1/p} \cdot \left(\int |f + g|^{q(p-1)} d\mu \right)^{1/q}. \end{aligned}$$

Il vient finalement

$$\|f + g\|_p \leq \|f\|_p + \|g\|_p$$

□



Definition 5

Pour tout fonction $f \in \mathcal{M}$ sur $(\Omega, \mathcal{A}, \mu)$, on définit

$$\|f\|_{\infty} = \inf\{M \in \overline{\mathbb{R}}_+ ; |f| \leq M\}.$$

L'ensemble $L^{\infty} = \{f \in \mathcal{M} ; \|f\|_{\infty} < \infty\}$ correspond à l'ensemble des fonctions mesurables et bornées μ -pp.

Remarque 5

- ① On sous-entend que L^{∞} est l'espace quotient de \mathcal{L}^{∞} pour la relation d'égalité μ -pp.
- ② $p=1$ et $q=\infty$ sont conjugués, l'inégalité de Hölder est valide car si $f \in L^1$ et $g \in L^{\infty}$ alors

$$|f \cdot g| \leq |f| \cdot \|g\|_{\infty}.$$

- ③ On $L^r \subset L^p$ avec $p \leq r$ si μ est fini. (on remarque que $|f|^p \leq |f|r + 1$)

Theoreme 11

L^{∞} est un espace vectoriel normé pour la norme $\|\cdot\|_{\infty}$



preuve:

L^∞ est un espace vectoriel car

(i) Pour a un scalaire et $f \in L^\infty$, on a

$$\|a \cdot f\|_\infty = |a| \cdot \|f\|_\infty$$

et donc $a \cdot f \in L^\infty$.

(ii) Comme $|f+g| \leq |f| + |g|$ alors on a directement $\|f+g\|_\infty \leq \|f\|_\infty + \|g\|_\infty$

Pour montrer que $\|\cdot\|_\infty$ est bien une norme, on observe que

$$\|f\|_\infty = 0 \Rightarrow f = 0 \text{ } \mu-\text{pp}$$

□

Theoreme 12 (Théorème de convergence dominée dans L^p)

Soit $(f_n)_{n \geq 0} \in \mathcal{M}$ qui converge simplement vers f . Supposons qu'il existe $g \in L^p$ pour $p \in [1, \infty[$ telle que

$$|f_n| \leq g, \text{ } \mu-\text{pp.}$$

alors $f \in L^p$ et $\lim_{n \rightarrow \infty} \|f_n - f\|_p = 0$

Preuve:

Comme $|f| \leq g$ alors $f \in L^p$. La suite $(|f_n - f|^p)_{n \geq 0}$ converge vers 0 et vérifie

$$|f_n - f|^p \leq 2^p g.$$

Par application du théorème de convergence dominée, il vient

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \|f_n - f\|_p = 0.$$

Remarque 6

- ① La convergence $\lim_{n \rightarrow \infty} \|f_n\|_p = \|f\|_p$ est la convergence en moyenne d'ordre p .
- ② L'espace L^2 est un espace de Hilbert muni du produit scalaire

$$\langle f, g \rangle = \int f \cdot g d\mu, \text{ pour } f, g \in L^2.$$

ou

$$\langle f, g \rangle = \int f \cdot \bar{g} d\mu,$$

si f et g sont à valeurs complexes.



Theoreme 13 (Inégalité de Jensen)

Supposons que μ est une mesure de probabilité et soit $\varphi : \mathbb{R} \mapsto \mathbb{R}_+$ une fonction convexe. Alors pour $f \in \mathcal{L}^1(\Omega, \mathcal{A}, \mu)$,

$$\int \varphi \circ f d\mu \geq \varphi \left(\int f d\mu \right).$$

preuve:

Soit $\mathcal{E}_\varphi = \{(a, b) \in \mathbb{R}^2 : \forall x \in \mathbb{R}, \varphi(x) \geq ax + b\}$. Comme φ est convexe alors

$$\varphi(x) = \sup_{(a,b) \in \mathcal{E}_\varphi} (ax + b)$$

En effet, φ est au dessus de toutes ces tangentes mais égale en un point à une d'entre elle. On en déduit que

$$\begin{aligned} \int \varphi \circ f d\mu &\geq \sup_{(a,b) \in \mathcal{E}_\varphi} \int (af + b) d\mu \\ &= \sup_{(a,b) \in \mathcal{E}_\varphi} a \int f d\mu + b \\ &= \varphi \left(\int f d\mu \right) \end{aligned}$$



Theoreme 14

Pour $1 \leq p \leq \infty$, $\mathcal{L}^p(\Omega, \mathcal{A}, \mu)$ est espace de Banach (espace vectoriel normé et complet).

preuve:

Il faut montrer que les suites de Cauchy convergent en norme $\|.\|_p$. Nous avons besoin de deux lemmes

Lemme 3

Soit $(f_n)_{n \geq 1} \in L^p$ telle que

$$\sum_{n=1}^{\infty} \|f_n\|_p < \infty,$$

alors la suite $(\sum_{k=1}^n f_k)$ converge en moyenne d'ordre p .

preuve:

Supposons que les f_n sont positives, alors la suite $S_n = \sum_{k=1}^n f_k$, $n \geq 1$ converge simplement vers une application mesurable S . L'inégalité triangulaire implique que

$$\int S_n^p d\mu \leq \left(\sum_{k=1}^n \|f_k\|_p \right)^p$$



puis en vertu du théorème de convergence monotone, il vient

$$\int S^p d\mu \leq \left(\sum_{k=1}^{\infty} \|f_k\|_p \right)^p < \infty$$

et $S \in L^p$. Considérons $n, n' \in \mathbb{N}$ tels que $n' > n$, alors

$$(S_{n'} - S_n)^p = \left(\sum_{k=n+1}^{n'} f_k \right)^p.$$

On fait tendre n' vers ∞ , on obtient (par convergence monotone)

$$\int (S - S_n)^p d\mu = \lim_{n' \rightarrow \infty} \|S_{n'} - S_n\|_p$$

L'inégalité triangulaire implique alors

$$\int (S - S_n)^p d\mu \leq \sum_{k=n+1}^{\infty} \|f_k\|_p \rightarrow 0 \text{ (Reste de série convergente).}$$



Finalement $\|S - S_n\|_p \rightarrow 0$. Pour le cas général des f_n mesurable, on effectue le même travail pour les suites f_n^+, f_n^-, S_n^+ , et S_n^- et l'inégalité triangulaire permet de conclure avec

$$\|S - S_n\|_p \leq \|S^+ - S_n^+\|_p + \|S^- - S_n^-\|_p.$$

On a montré qu'une série absolument convergente converge dans L^p .

□

Lemme 4

Un espace vectoriel normé où toute série absolument convergente converge est complet.

Preuve:

Une suite de Cauchy est convergente si elle admet une sous-suite convergente. En effet soit (u_n) une suite de Cauchy telle que u_{n_k} converge vers une limite l . Pour tout $\epsilon > 0$, il existe $k_0 \in \mathbb{N}$ tel que $\|u_{n_k} - l\| \leq \epsilon/2$. De plus, il existe b_0 tel que si $\min(k, k') > b_0$ alors $\|u_k - u'_{k'}\| \leq \epsilon/2$. En choisissant $n \geq \max(n_{k_0}, n_{b_0})$, on a $\|u_n - l\| \leq \epsilon$.

Soit (u_n) une suite de Cauchy. On pose $n_0 = 1$, puis

$$n_k = \inf\{n > n_{k-1} ; i, i' \geq n \rightarrow \|u_i - u_{i'}\| \leq 2^{-k}\}$$



forme une suite d'indice croissantes. Par construction, on a

$$\|u_{n_k} - u_{n_{k+1}}\| \leq 2^{-k}$$

pour $k \geq 1$. La série de terme général $(u_{n_k} - u_{n_{k+1}})$ est absolument convergente donc convergente par hypothèse. la suite (u_{n_k}) converge, puis (u_n) converge en tant que suite de Cauchy dont une sous-suite converge. \square .



Theoreme 15

L'ensemble \mathcal{E} des fonctions étagées μ -intégrable est dense dans L^p

preuve:

Soit $f \in L^p$, alors il existe une suite de fonctions étagées $(f_n)_{n \geq 1}$ telle que converge vers f . Pour tout $n \geq 1$,

$$g_n(\omega) = \begin{cases} 0 & \text{si } |f_n(\omega)| > 2|f(\omega)| \\ f_n(\omega) & \text{sinon.} \end{cases}$$

La suite $(g_n)_{n \geq 1}$ est une suite de fonctions étagées de L^p qui converge vers f et qui vérifie $|g_n| \leq 2 \cdot |f|$. Par convergence dominée, il vient

$$\|f - g_n\|_p \rightarrow 0.$$



Bibliographie I

Mes notes se basent sur les ouvrages suivants [1, 4, 3, 5, 2, 6]

-  **Philippe Barbe and Michel Ledoux.**
Probabilité.
L'Editeur: EDP Sciences, 2007.
-  **Michel Carbon.**
Probabilités 1 et 2.
Note de cours ENSAI, 2009.
-  **Thierry Gallouët and Raphaële Herbin.**
Mesure, intégration, probabilités.
Ellipses, <https://cel.archives-ouvertes.fr/file/index/docid/637007/filename/mes-int-pro.pdf>, 2013.
-  **Jacques Gafaillard.**
Intégration pour la licence: cours avec exercices corrigés.
Masson, 1997.
-  **Olivier Garet and Aline Kurtzmann.**
De l'intégration aux probabilités, volume 470.
Ellipses, 2011.



Bibliographie II



Jean-François Le Gall.

Intégration, probabilités et processus aléatoires.

Ecole Normale Supérieure de Paris, 2006.