

# Mesures et Intégrale

Charles Vin

2021

On note  $\Omega$  un ensemble

## 1 Tribus

**Définition 1.1.** Une tribu (ou  $\sigma$ -algèbre),  $\mathcal{F}$  sur  $\Omega$  est un ensemble de parties de  $\Omega$  tel que :

- $\emptyset \in \mathcal{F}$
- $\forall A \in \mathcal{F}, A^C \in \mathcal{F}$  (stabilité par passage au complémentaire)
- Pour toute suite  $A_1, A_2, \dots$  d'éléments de  $\mathcal{F}$

$$\bigcup_{k=1}^{+\infty} A_k \in \mathcal{F}.$$

*Note.* Quand  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  est un espace probabilisé.

$\mathcal{F}$  est l'ensemble des événements dont on sait dire après l'expérience "oui, il s'est produit" ou "non, il ne s'est pas produit". La tribu représente donc "l'information disponible".

*Remarque.* — Une tribu est stable par union finie :  $\bigcup_{k=1}^n A_k = A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_n \cup \emptyset \cup \dots \cup \emptyset \cup \dots$   
— Une tribu est stable par intersection dénombrable ou finie car l'intersection est le complémentaire de l'union des complémentaires :  $\bigcap_{k=1}^{+\infty} A_k = (\bigcup_{k=1}^{+\infty} A_k^C)^C$

**Théorème 1.1.** Une intersection de tribus sur  $\Omega$  est une tribu sur  $\Omega$

*Preuve.* Prenons les  $F_i$  toutes tribus sur  $\Omega$  avec  $i \in I$  ( $I = N, I = [\dots], I = [0, 1]$ )

- $\emptyset \in \bigcap_{i \in I} F_i \Leftrightarrow \forall i \in I, \emptyset \in F_i$  : Vrai car les  $F_i$  sont des tribus
- Stabilité par passage au complémentaire : Prenons  $A \in \bigcap_{i \in I} F_i, \forall i \in I, A \in F_i$  donc  $A^C \in F_i$  car  $F_i$  est une tribu
- Stabilité par union dénombrable : prenons une suite d'éléments  $(A_n)_{n \in N}$  dans  $\bigcap_{i \in I} F_i$  :  $\forall i \in I$  tous les  $A_n$  sont dans  $F_i$  donc  $\bigcup_{n=1}^{+\infty} A_n \in F_i$  donc  $\bigcup_{n=1}^{+\infty} A_n \in \bigcap_{i \in I} F_i$

□

Echelle des éléments, ensembles, etc

- Eléments :  $w \in \Omega, w \in a$
- Ensembles :  $\Omega, A \subset \Omega, A \in \mathcal{F}, \Omega \text{ in } \mathcal{F}$
- Ensemble d'ensembles :  $\mathcal{F}, P(\Omega)$

**Définition 1.2** (Tribu engendrée). La tribu **engendrée** par une famille  $(A_j)_{j \in J}$  de parties de  $\Omega$  est la plus petite tribu contenant tous les  $A_j$ . C'est l'intersection de toutes les tribus qui contiennent tout les  $A_j$ .

Dans le cas où  $\Omega = \mathbb{R}$  ou  $\Omega = \mathbb{R}^d$

**Définition 1.3** (Tribu borélienne). La tribu borélienne sur  $\mathbb{R}$  est la plus petite tribu sur  $\mathbb{R}$  contenant tous les intervalles. C'est la tribu engendrée par les intervalles. Et on la note  $\mathcal{B}(\mathbb{R})$ .

La tribu borélienne sur  $\mathbb{R}^d$  est la plus petite tribu sur  $\mathbb{R}^d$  qui contient tous les pavés  $]a_1, b_1] \times ]a_2, b_2] \times \dots \times ]a_d, b_d]$ . C'est la tribu engendrée par les pavés, notée  $\mathcal{B}(\mathbb{R}^d)$ .

**Proposition 1.2.**  $\mathcal{B}(R)$  est la plus petite tribu sur  $R$  contenant

- Tout les  $] -\infty; a]$  avec  $a \in R$

Ou

- Tous les  $]a; b]$  avec  $a < b$  réels

Ou

— Tous les  $[a; b]$  avec  $a < b$  réels

Ou

— Tous les ouverts de  $\mathbb{R}$

## 2 Mesures

A partir d'ici, l'ensemble  $\Omega$  est muni d'une tribu  $\mathcal{F}$ .

**Définition 2.1** (Mesure). Une **mesure** sur  $(\Omega, \mathcal{F})$  est une application  $\mu : \mathcal{F} \mapsto [0; +\infty]$  qui est nulle en  $\emptyset$  et  $\sigma$  – additive :

—  $\mu : \mathcal{F} \rightarrow [0; +\infty]$  telle que  $\mu(\emptyset) = 0$

—  $\mu(\bigcup_{n=1}^{+\infty} A_n) = \sum_{n=1}^{+\infty} \mu(A_n)$  pour toute **suite**  $A_1, A_2, \dots$ , d'éléments de  $\mathcal{F}$  2 à 2 disjoints ( $A_n \cap A_m = \emptyset, n \neq m$ )

Si en plus  $\mu(\Omega) = 1$  la mesure s'appelle une **probabilité**.

On dit que  $(\Omega, \mathcal{F})$  est un espace mesurable ou espace probabilisable.  $(\Omega, \mathcal{F}, \mu)$  est un espace mesuré, ou espace probabilisé si  $\mu(\Omega) = 1$ .

Les éléments de la tribu sont appelés **parties mesurable**, ou événements si la mesure est une probabilité.

Si  $\Omega = \mathbb{R}$  ou  $\Omega = \mathbb{R}^d$ , les éléments de la tribu sont appelés **boréliens**.

*Remarque.* Les mesures sont des applications à valeurs dans  $[0; +\infty]$ . On peut donc :

— Les multiplier par une constante positive :  $c\mu : \mathcal{F} \rightarrow [0; +\infty], A \mapsto c\mu(A)$  est encore une mesure si  $c \in \mathbb{R}_+^*$

— Les additionner :  $\mu + \nu : \mathcal{F} \rightarrow [0; +\infty], A \mapsto \mu(A) + \nu(A)$  mesure si  $\mu$  et  $\nu$  mesures. Pareil avec un somme de mesure.

**Théorème 2.1** ((admis)). Pour toute fonction  $F$  croissante continue à droite sur  $\mathbb{R}$ , il existe une unique mesure  $\mu_F$  sur  $\mathcal{B}(\mathbb{R})$  telle que  $\forall A \leq b, \mu_F([a, b]) = F(b) - F(a)$ .

*Remarque.*  $\mu_F = \mu_{F+c}$  pour toute constante  $c$ .

**Exemple 2.1** ((Important) Mesure sur  $\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R})$ ). .

— Mesure de Dirac en  $x \in \mathbb{R} : \delta_x$

$$\begin{aligned} \delta_x : \mathcal{B}(\mathbb{R}) &\rightarrow [0; +\infty] \\ B &\mapsto \delta_x(B) = \begin{cases} 1 & \text{si } x \in B \\ 0 & \text{sinon} \end{cases} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \delta_x([a; b]) &= \begin{cases} 1 & \text{si } a < x \leq b \\ 0 & \text{sinon} \end{cases} \\ &= F(b) - F(a) \end{aligned}$$

— **Mesure de Lebesgue :**

$$\lambda = \mu_F \text{ où } F : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}, x \mapsto x.$$

la mesure des intervalles est leur longueur :

$$\mu([a, b]) = b - a.$$

— Mesure de Lebesgue sur  $[0; 1] : \lambda_{[0;1]} = \mu_F =$

$$F : t \mapsto t \mathbb{1}_{[0;1]}(t) + \mathbb{1}_{t>1}(t).$$

$$\lambda_{[0;1]}([a; b]) = F(b) - F(a) = \begin{cases} b - 0 & \text{si } a \leq 0 \leq b \leq 1 \\ -a & \text{si } 0 + b \leq a \leq b \leq 1 \\ -a & \text{si } 0 + 1 \leq a \leq 1 \leq b \\ 1 & \text{si } a \leq 0 \leq 1 \leq b \end{cases}.$$

- $Unif([\alpha, \beta]) = \frac{1}{\beta - \alpha} \lambda_{[\alpha, \beta]}$
- Si  $F$  croissante et continue à droite avec  $\lim_{t \rightarrow -\infty} F(t) = 0, \lim_{t \rightarrow +\infty} F(t) = 1$  alors  $\mu_F$  est la mesure de probabilité de fonction de répartition  $F$

**Exemple 2.2** (Mesure sur  $(N, P(N))$ ). .

- **Mesure de comptage** sur  $N$  :

$$\mu = \sum_{n \in N} \delta_n, .$$

$$\forall A \in P(N), (\sum_{n \in N} \delta_n)(A) = Card(A).$$

Pour tout les entiers je regarde si l'entier est dans A et à la fin j'additionne. On obtient le  $Card(A)$ .

- Binomiales :

$$\mu = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} \delta_k \text{ avec } n \in N^*, p \in [0; 1] \text{ fixés.}$$

$$\forall j \in N, \mu(\{j\}) = \begin{cases} 0 & \text{si } j \notin \{0 \dots n\} \\ \binom{n}{j} p^j (1-p)^{n-j} & \text{si } j \in \{0 \dots n\} \end{cases} .$$

$$\mu = Bin(n, p) \text{ probabilité.}$$

- Poisson

$$\mu = Pois(a) = \sum_{k=0}^{+\infty} e^{-a} \frac{a^k}{k!} \delta_k.$$

- Bernouilli :

$$\mu = Ber(p) = (1-p)\delta_0 + p\delta_1 \text{ probabilité.}$$

Les mesures sur  $(N, P(N))$  peuvent aussi être considérées comme des mesures sur  $(R, B(R))$  qui ne chargent que  $N$  (c'est à dire pour lesquelles  $\mu(R \setminus N) = 0$ ) car  $N \in Bor(R)$  : il suffit de poser  $\forall A \in Bor(R), \mu(A) = \mu(A \cap N)$

**Exemple 2.3** (Lebesgue sur  $\mathcal{R}^d$ ). .

- égale au volume :  $\lambda_d([a_1; a_2] \times \dots \times [a_d; b_d]) = \prod_{i=1}^d (b_i - a_i)$
- **Invariante par translation** :

$$\forall z \in \mathbb{R}^d, \forall B \in Bor(\mathbb{R}^d), \lambda_d(B+z) = \lambda_d(\{x+z; x \in B\}) = \lambda_d(B).$$

- Transformation linéaire bijective : Si  $T : \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}^d$  linéaire bijective, alors

$$\forall B \in Bor(\mathbb{R}^d), \lambda_d(T(B)) = |\det T| \lambda_d(B).$$

Nouveau cours du 04/10 (en distanciel)

### 3 Fonctions mesurables

Cadre : A partir d'ici, on se place sur  $\Omega, \mathcal{F}, \mu$  espace mesuré. On veut construire l'intégrale de  $f : \Omega \rightarrow R$  à partir de la mesure  $\mu$ .

**Rappel** :  $A \in \mathcal{F}$  s'appelle partie mesurable de  $\Omega$ .

**Définition 3.1.** La fonction  $f : \Omega \rightarrow R$  est  $\mathcal{F}$ -mesurable si

$$\forall B \in Bor(R), f^{-1}(B) \in \mathcal{F} \Leftrightarrow \{w \in \Omega, f(w) \in B\} = \{f \in B\} \in \mathcal{F}.$$

Définition analogue : si  $f$  est à valeurs dans  $R = [-\infty; +\infty]$  ou dans  $\mathbb{R}^d$

*Remarque.* Au lieu de  $\mathcal{F}$ -mesurable, on devrait dire "mesurable de  $(\Omega, \mathcal{F})$  vers  $(\mathbb{R}, Bor(\mathbb{R}))$ ". Mais sauf mention contraire,  $\mathbb{R}$  est toujours muni de la tribu borélienne.

*Note* (Cas particulier). Si  $f : R \rightarrow R$  est  $Bor(R)$  - mesurable, i.e  $\Omega = R$  et  $\mathcal{F} = Bor(R)$ , alors on dit que  $f$  est **borélienne** :  $\forall B \in Bor(R), f^{-1}(B) \in Bor(R)$

**Exemple 3.1.** Les fonctions continues par morceau sont boréliennes

**Théorème 3.1.** — Si  $A \in \mathcal{F}$  alors  $\mathbb{1}_A$  est  $\mathcal{F}$ -mesurable.  $\mathbb{1}_A : \Omega \rightarrow R$

$$\mathbb{1}_A^{-1}(B \in Bor(R)) = \begin{cases} A & \text{si } 1 \in B \text{ et } 0 \notin B \\ A^C & \text{si } 0 \in B \text{ et } 1 \notin B \\ \Omega & \text{si } 1 \in B \text{ et } 1 \in B \\ \emptyset & \text{si } 1 \in B \text{ et } 1 \notin B \end{cases}.$$

- (admis) La somme, le produit, ou la limite simple de fonction  $F$ -mesurable est  $F$ -mesurable
- La composé d'une fonction  $F$ -mesurable et d'une fonction Borélienne est  $F$ -mesurable :

$$\Omega \longrightarrow R \xrightarrow{g} R.$$

$$\begin{aligned} \forall B \in R, (g \circ f)^{-1}(B) &= \{w \in \Omega, g(f(w)) \in B\} \\ &= \{w \in \Omega, f(w) \in g^{-1}(B)\} \\ &= f^{-1}(g^{-1}(B)) \end{aligned}$$

$$\forall B \in R, (g \circ f)^{-1}(B) = f^{-1}(g^{-1}(B) \in Bor(R)) \in \mathcal{F} \text{ (} f \text{ est } F \text{ mesurable)}.$$

- $f : \Omega \rightarrow R$  ou  $f : \Omega \rightarrow \bar{R}$  est  $F$ -mesurable dès lors que

$$\forall b \in R, f^{-1}(]-\infty; b]) \in \mathcal{F}.$$

ou

$$\forall a < b \in R, f^{-1}(]a; b]) \in \mathcal{F}.$$

ou

$$\forall a < b \in R, f^{-1}(]a; b[) \in \mathcal{F}.$$

ou

$$\forall b \in R, f^{-1}(]-\infty; b[) \in \mathcal{F}.$$

#### Vocabulaire :

Si  $\mu$  est une mesure de probabilité sur  $(\Omega, \mathcal{F})$  (i.e.  $\mu(\Omega) = 1$ ), on la note plutôt  $P$ .

La fonction  $f$  est plutôt notée  $X : \Omega \rightarrow R$  est au lieu de dire "fonction  $F$ -Mesurable" on dit "variable aléatoire".

#### Intuition probabiliste :

$X : \omega \rightarrow R$  est un nombre issu d'une expérience aléatoire.

$X$  est  $F$ -mesurable signifie que si on a toute l'information contenu dans  $F$  (si pour chaque  $A$  de  $F$ , on sait après l'expérience si  $A$  est réalisé ou non) alors on connaît la valeur prise par  $X$ .

*Note.* La tribus représente toutes les questions dont on a des réponses. La mesure dit si on peut obtenir une réponse (ou répond je sais plus), si l'événement est observable. Comme un jeu de devinette

## 4 Intégration

Soit  $\mu$  une mesure sur  $(\Omega, \mathcal{F})$  (pas forcément la mesure de Lebesgue)

## 4.1 Intégrale de Lebesgue des fonctions étagées

**Définition 4.1.**  $\forall A \in \mathcal{F}, \int_{\Omega} \mathbb{1}_A d\mu = \mu(A)$ . On note aussi :  $\int_{\Omega} \mathbb{1}_A(w) d\mu(w)$

**Définition 4.2.** Une fonction étagée est une fonction  $\mathcal{F}$ -mesurable qui ne prend qu'un nombre fini de valeurs. Elle peut toujours s'écrire :

$$f = \sum_{i=1}^n a_i \mathbb{1}_{A_i} \text{ où les } a_i \in \mathbb{R} \text{ et les } A_i \text{ des parties mesurables } (A_i \in \mathcal{F}).$$

$$\int_{\Omega} f d\mu = \sum_{i=1}^n a_i \mu(A_i) \text{ Si ceci n'est pas une forme indéterminée (sinon, } f \text{ n'est pas intégrable).}$$

*Remarque* (On vérifie l'unicité de ce que donne la def de Lebesgue). Si  $f = \sum_{i=1}^n a_i \mathbb{1}_{A_i} = \sum_{j=1}^m b_j \mathbb{1}_{B_j}$  a-t-on plusieurs valeurs de l'intégrale pour la même fonction.

*Exemple 4.1.*

$$\begin{aligned} f &= 2\mathbb{1}_{[-1;1]} + 3\mathbb{1}_{[0;4]} \text{ (écriture avec des } A_i) \\ &= 2\mathbb{1}_{[-1;0[} + 5\mathbb{1}_{[0;1]} + 3\mathbb{1}_{]1;2[} + 3\mathbb{1}_{[3;4]} \text{ (écriture avec des } B_j) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \int_{\mathbb{R}} f d\lambda &= 2\lambda([-1;1]) + 3\lambda([0;4]) = 16 \\ &= 2 * 1 + 5 * 1 + 3 * 1 + 3 * 1 + 3 * 1 = 16 \end{aligned}$$

Quitte à redécouper les  $A_i$  on peut imposer qu'ils forment une partition de  $\Omega$ . Idem pour les  $B_j$ .  
 $A_i = \bigcup_{j=1}^{+\infty} (A_i \cap B_j)$  car  $(B_j)$  partition. (schéma dans le cours distanciel mais en vrais osez je pense)

$$\int_{\Omega} f d\mu = \sum_{i=1}^n a_i \mu(A_i) = \sum_{i=1}^n a_i \sum_{j=1}^m \mu(A_i \cap B_j) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m b_j \mu(A_i \cap B_j).$$

si  $A_i \cap B_j = \emptyset$  alors  $\mu(A_i \cap B_j) = 0$

si  $A_i \cap B_j \neq \emptyset$  alors, pour  $w \in A_i \cap B_j, f(w) = a_i = b_j \mu(A_i \cap B_j) =$

$$\int_{\Omega} f d\mu = \sum_{j=1}^m b_j \left( \sum_{i=1}^n \mu(A_i \cap B_j) \right) = \sum_{j=1}^m b_j \mu(B_j).$$

## 4.2 Intégrale de Lebesgue des fonctions positives

**Définition 4.3.** Pour  $f : \Omega \rightarrow [0; +\infty]$   $\mathcal{F}$ -mesurable, l'intégrale de  $f$  est le suprénum de toutes les intégrales de fonctions étagées inférieures à  $f$  :

$$\int_{\Omega} f d\mu = \sup \left\{ \sum_{i=1}^n a_i \mu(A_i), 0 \leq \sum_{i=1}^n a_i \mathbb{1}_{A_i} \leq f \right\} = \sup \left\{ \int_{\Omega} \sum_{i=1}^n a_i \mathbb{1}_{A_i} d\mu, 0 \leq \sum_{i=1}^n a_i \mathbb{1}_{A_i} \leq f \right\}.$$

On peut avoir  $\int_{\Omega} f d\mu = +\infty$ .

*Remarque.* Quand  $(\Omega, \mathcal{F}) = (\mathbb{R}, \text{Bor}(\mathbb{R}))$  et  $\mu = \lambda$  mesure de Lebesgue.  $\int_{\Omega} f d\lambda$  est l'aire sous le graphe.

Nouveau cours du 11/10

*Remarque.* Dans le cas où  $\mu$  est la mesure de comptage sur  $\mathbb{N}$ , l'intégrale de Lebesgue est la somme d'une série

$$\begin{aligned} \int_{\mathbb{N}} f d\left(\sum_{k=0}^{+\infty} \delta_k\right) &= \sum_{k=0}^{+\infty} f(k) \\ &= \sup \left\{ \sum_{k=0}^n f(k), \leq \sum_{k=0}^n f(k) \mathbb{1}_{x=k} \leq f \right\} \end{aligned}$$

(LA mesure de comptage prend uniquement les entiers et leur donne un poids de un) (on nous a appris que d'un côté il y a les séries et de l'autre les séries, non c'est là même chose, avec les même Théorème à partir du moment où on sait manipuler les intégrales de Lebesgue)

- 1) intégrale d'une fonction étagée, fini de valeur 2) intégrale d'une fonction positive

### 4.3 Intégrale de lebesgue des fonctions mesurables de signe quelconque

*Note.* On va séparer la fonction en deux morceaux, une partie positive et une partie négative. Puis intégrer séparément des deux côtés

Soit  $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $\mathcal{F}$ -mesurable.

- Sa partie positive  $f_+ = \max(f, 0) = f \mathbb{1}_{f \geq 0} \geq 0$
- Sa partie négative  $f_- = \max(-f, 0) = -f \mathbb{1}_{f \leq 0} \geq 0$
- $f = f_+ - f_-$

$f_-$  est la symétrie de la partie négative de  $f$  par l'axe des abscisse.

Son intégrale de Lebesgue par rapport à  $\mu$  :

$$\int_{\Omega} f d\mu = \int_{\Omega} f_+ d\mu - \int_{\Omega} f_- d\mu.$$

On se retrouve avec intégrale de fonction positives, définie précédemment. Si ceci n'est pas une forme indéterminée (pas  $(+\infty)$  ou  $(-\infty)$ ). Sinon elle n'existe pas

**Définition 4.4** (Fonction intégrable).  $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  est intégrable si  $f$  est  $\mathcal{F}$ -mesurable et si  $\int_{\Omega} |f| d\mu < +\infty$  i.e.  $\int_{\Omega} f_+ d\mu < +\infty$  et  $\int_{\Omega} f_- d\mu < +\infty$  car  $|f| = f_+ + f_-$

*Note.* La valeur absolue force la convergence des deux termes à un. Attention, on peut avoir une fonction non intégrable mais néanmoins définie par Lebesgue (tant qu'il y a pas de forme indéterminée)

Si  $f$  intégrable, alors  $\int_{\Omega} f_+ d\mu - \int_{\Omega} f_- d\mu$  n'est pas une forme indéterminée

#### 4.3.1 Notation des intégrales de lebesgue

- $\int_{\Omega} f d\mu = \int_{\Omega} f(w) d\mu(w) = \int f d\mu$
- Quand  $\mu$  est une mesure de probabilité :  $\mu = P$ , la fonction mesurable est une v.a.  $f = X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$

$$\int_{\Omega} X(w) dP(w) = \int_{\Omega} X dP = E(X).$$

- Si  $A \in \mathcal{F}$ ,  $\int_A f d\mu = \int_{\Omega} f \mathbb{1}_A d\mu = \int_{\Omega} f(w) \mathbb{1}_A(w) d\mu(w)$

#### 4.3.2 Propriété de l'intégrale de Lebesgue (admissibles)

*Note.* Garder en tête la construction de l'intégrale de Lebesgue :

- D'abord avec les fonctions étagées
- Puis en prenant le sup pour les fonctions positives
- Puis avec les parties négative et positive

Soit  $f$  et  $g$  de  $\Omega \rightarrow \mathbb{R}$ , mesurables, positives ou intégrables.

- Positivité : Si  $f \geq 0$  alors  $\int_{\Omega} f d\mu \geq 0$  car

$$\text{Preuve : } \int_{\Omega} f d\mu = \sup \left\{ \sum_{i=1}^n (a_i)_{\geq 0} * (\mu(A_i))_{\geq 0}, 0 \leq \sum_{i=1}^n a_i \mathbb{1}_{A_i} \leq f \right\} \geq 0$$

□

- Linéarité

$$\begin{aligned} \int_{\Omega} (f + g) d\mu &= \int_{\Omega} f d\mu + \int_{\Omega} g d\mu \\ \int_{\Omega} (cf) d\mu &= c \int_{\Omega} f d\mu \end{aligned}$$

et donc si  $f \leq g$  alors  $\int_{\Omega} f d\mu \leq \int_{\Omega} g d\mu$  car  $g - f \geq 0$  donc  $\int (g - f) d\mu \geq 0 \Leftrightarrow \int f d\mu - \int g d\mu \leq 0$

- $|\int_{\Omega} f d\mu| \leq \int_{\Omega} |f| d\mu$  (valeur absolue de la somme est inférieure ou égale à la somme des valeurs absolues = Inégalité triangulaire) car

*Preuve :*  $|\int_{\Omega} f d\mu| = |\int_{\Omega} f_+ d\mu - \int_{\Omega} f_- d\mu| \leq |\int_{\Omega} f_+ d\mu| + |\int_{\Omega} f_- d\mu| = \int_{\Omega} (f_+ + f_-) d\mu = \int_{\Omega} |f| d\mu$   $\square$

— Inégalité de Markov : si  $f \geq 0$  alors  $\forall t > 0, \mu(\{w \in \Omega, f(w) \geq t\}) \leq \frac{1}{t} \int_{\Omega} f d\mu$

*Preuve :*  $f$  est supérieur ou égale à  $t$  là où elle est supérieure ou égale à  $t$  et supérieure ou égale à 0

$$f \geq t \mathbb{1}_{f \geq t} \Leftrightarrow \int_{\Omega} f d\mu \geq \int_{\Omega} t \mathbb{1}_{f \geq t} d\mu = t \mu(f \geq t).$$

$\square$

— Inégalité de Hölder :  $\forall p, q > 0, \frac{1}{p} + \frac{1}{q} = 1$  alors

$$\int_{\Omega} |f * g| d\mu \leq (\int_{\Omega} |f|^p d\mu)^{\frac{1}{p}} (\int_{\Omega} |g|^q d\mu)^{\frac{1}{q}}.$$

Si  $p = q = 2$  c'est l'inégalité de Cauchy-Schwarz :  $E(|XY|) \leq \sqrt{E(X^2)} \sqrt{E(Y^2)}$

— Inégalité de Jensen : pour  $P$  mesure de probabilité, si  $X$  est une v.a. intégrable et  $\varphi$  une fonction convexe sur  $\mathbb{R}$

$$\varphi(E(X)) \leq E(\varphi(X)) \Leftrightarrow \varphi(\int_{\Omega} X(w) dP(w)) \leq \int_{\Omega} \varphi(X(w)) dP(w).$$

**Rappel :**  $\varphi$  est convexe si

$$\forall a, b \in \mathbb{R}, \forall \lambda \in [0; 1], \lambda \varphi(a) + (1 - \lambda) \varphi(b) \geq \varphi(\lambda a + (1 - \lambda)b)$$

$$\int \varphi(x) d\mu(x) \geq \varphi(\int x d\mu(x)) \text{ avec } \mu = \lambda \delta_a + (1 - \lambda) \delta_b$$

$$E(\phi(X)) \geq \phi(E(X))$$

*Remarque.* La construction de l'intégrale de Lebesgue ne fait pas appel à des primitives. On peut utiliser des primitives uniquement quand on intègre par rapport à la mesure de Lebesgue

— Si  $f$  a une intégrale de Riemann sur  $[a, b] \subset \mathbb{R}$  alors  $f$  est intégrable par rapport à la mesure de Lebesgue sur  $[a, b]$  et les intégrales coïncident :

$$\int_a^b f(x) dx = \int_{[a, b]} f(x) d\lambda(x) = \int_{\mathbb{R}} f(x) \mathbb{1}_{[a, b]}(x) d\lambda(x).$$

— Idem si  $f$  a une intégrale de Riemann généralisée absolument convergente sur  $[a; +\infty[$  ou  $]-\infty; +\infty[$  ou  $]a, b[$

**Exemple 4.2.**  $\int_{\mathbb{R}^+} x^2 e^{-x} d\lambda(x) = \int_0^{+\infty} x^2 e^{-x} dx$  car cette intégrale de Riemann est absolument convergente

$$\int_0^{+\infty} x^2 e^{-x} dx = [x^2 * (-e^{-x})]_0^{+\infty} - \int_0^{+\infty} 2x(-e^{-x}) dx = 2 \int_0^{+\infty} dx = 2 * 1 = 2 \text{ espérance loi exp}$$

**Exemple 4.3.**

$$\begin{aligned} \int_{\mathbb{R}} \mathbb{1}_{\mathbb{Q}} d\lambda &= \sum_{n=1}^{+\infty} \lambda(\mathbb{Q}) = \lambda(\{\frac{k}{n}, k \in \mathbb{Z}, n \in \mathbb{Z} \setminus \{0\}\}) \\ &\leq \sum_{n=1}^{+\infty} \sum_{k \in \mathbb{Z}} \lambda(\{\frac{k}{n}\}) = 0 \end{aligned}$$

$\int_{\mathbb{R}} \mathbb{1}_{\mathbb{Q}} d\lambda = 0$ ,  $\mathbb{1}_{\mathbb{Q}}$  n'est pas Riemann intégrable.

### 4.3.3 Théorème de convergence monotone (Beppo-Levi)

On peut échanger limite et intégrale pour les suites croissantes de fonction mesurables positives.

$$\forall w \in \Omega, 0 \leq f_1(w) \leq f_2(w) \leq \dots \Rightarrow \int_{\Omega} (\lim_{n \rightarrow \infty} f_n(w)) d\mu(w) = \lim_{n \rightarrow \infty} \int_{\Omega} f_n(w) d\mu(w).$$

**Exemple 4.4.** Pour  $n \geq 2$

$$\begin{aligned} u_n &= \sum_{k=1}^{+\infty} \frac{k^n - k^2}{k^{n+2}} \\ &= \sum_{k=1}^{+\infty} f_n(k) \text{ avec } f_n(k) = \frac{k^n - k^2}{k^{n+2}} = \frac{1}{k^2} - \frac{1}{k^n} \\ &= \int_{\mathbb{N}^*} f_n d\mu \end{aligned}$$

Nouveau cours du 18/10

**Croissance de la suite de fonction :**  $f_{n+1}(k) = \frac{1}{k^2} - \frac{1}{k^{n+1}} \geq f_n(k) = \frac{1}{k^2} - \frac{1}{k^n}$  car  $\frac{1}{k^{n+1}} \leq \frac{1}{k^n}$  car  $k^n \leq k^{n+1} \forall 1 \leq k$  donc la suite  $(f_n)_n$  est croissante.

**Décroissance des fonctions** (osef pour le théorème mais cool parce suite croissante de fonction décroissante wtf) : on pose

$$\begin{aligned} f_n &: [1; +\infty[ \rightarrow \mathbb{R} \\ x &\mapsto \frac{1}{x^2} - \frac{1}{x^n} \end{aligned}$$

Dérivé :

$$f'_n(x) = \frac{-2}{x^3} - \frac{-n}{x^{n+1}} = \frac{nx^3 - 2x^{n+1}}{x^3 x^{n+1}}.$$

$$\begin{aligned} \frac{nx^3 - 2x^{n+1}}{x^3 x^{n+1}} &\leq 0 \\ \Leftrightarrow nx^3 &\leq 2x^{n+1} \\ \Leftrightarrow \frac{n}{2} &\leq x^{n-2} \\ \Leftrightarrow \frac{n^{\frac{1}{n-1}}}{2} &\leq x \\ \Leftrightarrow \frac{1}{2} e^{\frac{1}{n-2} \ln(n)} &\leq x \end{aligned}$$

Par le théorème de convergence monotone

$$\begin{aligned} \int_{\mathbb{N}} \lim_{n \rightarrow \infty} f_n(k) d\mu(k) &= \lim_{n \rightarrow \infty} \int_{\mathbb{N}} f_n(k) d\mu(k). \\ \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{k=1}^{+\infty} \left( \frac{1}{k^2} - \frac{1}{k^n} \right) &= \sum_{k=1}^{+\infty} \lim_{n \rightarrow \infty} \left( \frac{1}{k^2} - \frac{1}{k^n} \right) = 0 \text{ si } k=1 = \sum_{k=2}^{+\infty} \frac{1}{k^2} = \frac{\pi^2}{6} - 1. \end{aligned}$$

**Exemple 4.5** (avec des intégrale de Lebesgue). Trouvons la limite des  $u_n$  avec  $n \rightarrow +\infty$

$$\begin{aligned} u_n &= \int_0^{+\infty} \frac{ne^{-x}}{\sqrt{1+n^2x}} dx \\ &= \int_{[0; +\infty[} \frac{e^{-x}}{\sqrt{\frac{1}{n^2} + x}} d\lambda(x) \text{ car intégrale de Riemann absolument convergente} \end{aligned}$$

Est-ce une suite croissante de fonction positive ? (fonction positive easy)

$$0 \leq f_1 \leq f_2 \leq \dots \text{ car } \sqrt{\frac{1}{1^2} + x} \geq \sqrt{\frac{1}{2^2} + x} \geq \sqrt{\frac{1}{3^2} + x} \geq \dots$$



$$\lim_{n \rightarrow \infty} f_n(x) = \frac{e^{-x}}{\sqrt{x}}.$$

Par convergence monotone :

$$\lim_{n \rightarrow \infty} u_n = \int_{[0; +\infty[} \frac{e^{-x}}{\sqrt{x}} d\lambda(x) = \int_0^{+\infty} \frac{e^{-x}}{\sqrt{x}} dx \text{ (Riemann)}.$$

En revenant sur une intégrale de Riemann car absolue convergence de l'intégrale de Riemann. Et avec un changement de variable pour revenir à un truc proche de la gaussienne :  $x = \frac{y^2}{2}, dx = y dy$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} u_n = \int_0^{+\infty} \frac{e^{-\frac{y^2}{2}}}{\frac{y}{\sqrt{2}}} = \sqrt{2} \int_0^{+\infty} e^{-\frac{y^2}{2}} dy = \sqrt{2} \frac{\sqrt{2\pi}}{2} = \sqrt{\pi}.$$

**Théorème 4.1** (Convergence dominée). Soit  $(f_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$  une suite de fonction mesurables sur  $(\Omega, \mathcal{F}, \mu)$ . Si la suite de fonction converge simplement et si elle est dominée par une fonction intégrable (qui ne dépend pas de  $n$ ) alors on peut échanger limite et intégrale. Plus précisément :

S'il existe

- $f$  telle que  $\forall w \in \Omega, \lim_{n \rightarrow \infty} f_n(w) = f(w)$
- $g$  telle que  $\int_{\Omega} |g| d\mu < +\infty$  ( $g$  intégrable)
- $\forall w \in \Omega, |f_n(w)| \leq g(w)$  ( $g$  domine les  $f_n$ )

Alors

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \int_{\Omega} |f_n - f| d\mu = 0 \Leftrightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} \left| \int_{\Omega} f_n d\mu \right| - \int_{\Omega} |f| d\mu = 0.$$

et par conséquent

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \int_{\Omega} f_n d\mu = \int_{\Omega} f d\mu = \lim_{n \rightarrow \infty} \int_{\Omega} f_n d\mu.$$

**Rappel :** Un négligeable est un ensemble de mesure null :  $\mu(A) = 0, A \in \mathcal{F}$

**Exemple 4.6** (de négligeable). —  $\lambda(N) = 0$  pour  $\lambda$  mesure de Lebesgue sur  $\mathbb{R}$

- $\{1, 2, 3, 4, 5\}^{\mathbb{N}^*}$  (les suite à valeur dans 12345 aka "on obtient jamais de 6") est négligeable dans  $\{1, 2, 3, 4, 5, 6\}^{\mathbb{N}^2}$  muni de  $(\frac{1}{6} \sum_{i=1}^6 \delta_i)^{\otimes \mathbb{N}^*}$  ok traduction : on n'a jamais de 6 dans une infinité de lancers d'un dé équilibré (indépendante) ( $\otimes$  = une infinité de fois indépendamment)

**Proposition 4.2.** Si  $\mu(A) = 0$  alors pour toute fonction  $f$ -mesurable  $\int_A f d\mu = 0$

Si  $\mu(f \neq g) = 0 \Leftrightarrow \mu(\{w \in \Omega, f(w) \neq g(w)\}) = 0$  alors  $\int_{\Omega} f d\mu = \int_{\Omega} g d\mu \Leftrightarrow \int_{\Omega} (f - g) d\mu = \int_{\Omega} (f - g) \mathbb{1}_{f \neq g} d\mu = 0$

**Remarque (importante).** Le théorème de convergence monotone et celui de convergence dominée restent vrais si leurs hypothèses sont satisfaites à un négligeable près :

- Si  $0 \leq f_1 \leq f_2 \leq \dots$  sur  $\Omega \setminus A$  avec  $\mu(A) = 0$
- Ou si  $\lim_{n \rightarrow \infty} f_n(w) = f(w)$  et  $\forall n \in \mathbb{N}^*, |f_n(w)| \leq g(w)$  pour tout  $w \in \Omega \setminus A$  avec  $\mu(A) = 0$

Alors

$$\int_{\Omega} f_n d\mu \rightarrow_{n \rightarrow \infty} \int_{\Omega} \lim_{n \rightarrow \infty} f_n(w) d\mu(w).$$

**Exemple 4.7** (de convergence dominée).  $\int_0^1 x^n (1-x)^n dx = \int_{[0;1]} x^n (1-x)^n d\lambda(x)$  car intégrale de Riemann sur  $[0; 1]$  fermé borné.

$$\begin{aligned} \int_{[0;1]} x^n (1-x)^n d\lambda(x) &= \int_{[0;1]} |f_n(x)| \leq 1 = g \\ f_n(x) &\rightarrow_{n \rightarrow +\infty} 0 = f \\ \int_{[0;1]} g d\lambda &= 1 \leq +\infty \end{aligned}$$

$$\int_0^1 x^n (1-x)^n dx = \int_{[0;1]} x^n (1-x)^n d\lambda(x) \rightarrow_{n \rightarrow +\infty} \int_{[0;1]} 0 d\lambda(x) = 0.$$

## 5 Intersion d'intégrales

**Définition 5.1** (Mesure  $\sigma$ -finie). La mesure  $\mu$  sur  $(\Omega, \mathcal{F})$  est  $\sigma$ -finie si  $\Omega$  est la réunion d'une suite de parties dont la mesure est finie :

$$\exists A_1, A_2, \dots \in \mathcal{F}, \forall k \in \mathbb{N}^*, \mu(A_k) < +\infty \text{ et } \Omega = \bigcup_{k=1}^{+\infty} A_k.$$

**Exemple 5.1** (de mesure  $\sigma$ -finie). — La mesure de Lebesgue sur  $\mathbb{R}$  est  $\sigma$ -finie.

$$\mathbb{R} = \bigcup_{k=1}^{+\infty} [-k; k] \text{ et } \forall k \in \mathbb{N}^*, \lambda([-k; k]) = 2k < +\infty.$$

— La mesure de comptage  $\mu$  sur  $\mathbb{N}$  est  $\sigma$ -finie :

$$\mathbb{N} = \bigcup_{k=1}^{+\infty} [0; k] \cap \mathbb{N} \text{ et } \forall k \in \mathbb{N}^*, \mu([0; k] \cap \mathbb{N}) = k + 1 < +\infty.$$

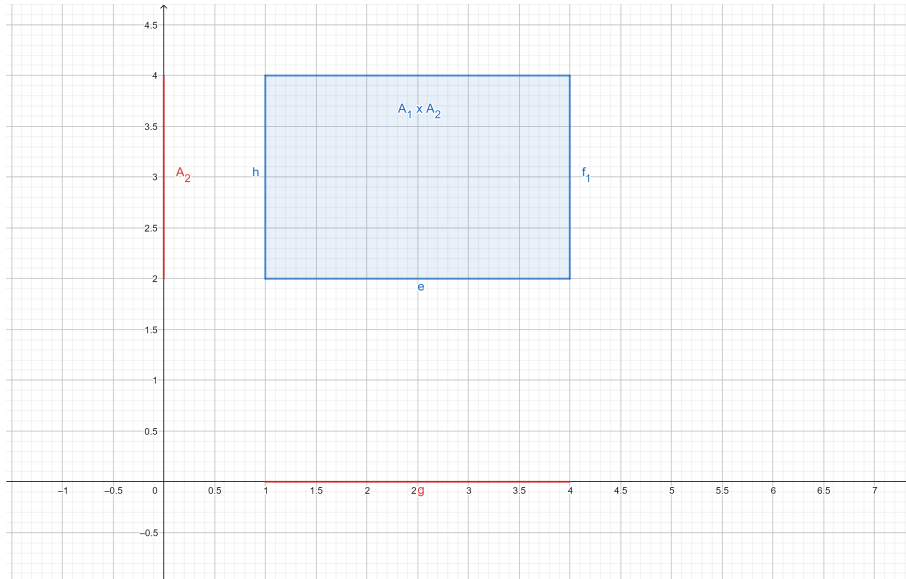
— toute mesure finie est  $\sigma$ -finie : si

$$\text{Si } \mu(\Omega) < +\infty \text{ alors } A_1 = A_2 = \dots = \Omega \text{ convient.}$$

— Les probabilités sont  $\sigma$ -finies

**Définition 5.2.** Soient  $(\Omega_1, \mathcal{F}_1, \mu_1)$  et  $(\Omega_2, \mathcal{F}_2, \mu_2)$  deux espaces mesurés.

La tribu produit  $\mathcal{F}_1 \otimes \mathcal{F}_2$  est la tribu engendrée par les  $A_1 \times A_2$  où  $A_1 \in \mathcal{F}_1$  et  $A_2 \in \mathcal{F}_2$



**Proposition 5.1.** Si  $f : \Omega_1 \times \Omega_2 \rightarrow \mathbb{R}$  est  $\mathcal{F}_1 \otimes \mathcal{F}_2$ -mesurable. alors

$$\forall w_2 \in \Omega_2, f(., w_2) : \Omega_1 \rightarrow \mathbb{R}, w_1 \mapsto f(w_1, w_2) \text{ est } \mathcal{F}_1\text{-mesurable}$$

$$\forall w_1 \in \Omega_1, f(w_1, .) : \Omega_2 \rightarrow \mathbb{R}, w_2 \mapsto f(w_1, w_2) \text{ est } \mathcal{F}_2\text{-mesurable}$$

### 5.1 Mesure produit et théorème de Fubini

Soit  $\mu_1$  une mesure  $\sigma$ -finie sur  $(\Omega_1, \mathcal{F}_1)$  et  $\mu_2$  une mesure  $\sigma$ -finie sur  $(\Omega_2, \mathcal{F}_2)$

— Il existe une unique mesure  $\mu_1 \otimes \mu_2$  telle que  $\forall A_1 \in \mathcal{F}_1, \forall A_2 \in \mathcal{F}_2, (\mu_1 \otimes \mu_2)(A_1 \times A_2) = \mu_1(A_1)\mu_2(A_2)$

— Si  $f : \Omega_1 \times \Omega_2 \rightarrow [0; +\infty]$  est  $\mathcal{F}_1 \otimes \mathcal{F}_2$  mesurable alors

$$\begin{aligned} \int_{\Omega_1 \times \Omega_2} f(w_1, w_2) d(\mu_1 \otimes \mu_2)(w_1, w_2) &= \int_{\Omega_1} \left( \int_{\Omega_2} f(w_1, w_2) d\mu_2(w_2) \right) d\mu_1(w_1) \\ &= \int_{\Omega_2} \left( \int_{\Omega_1} f(w_1, w_2) d\mu_1(w_1) \right) d\mu_2(w_2) \end{aligned}$$

— La même égalité est vraie pour les fonctions  $f : \Omega_1 \times \Omega_2 \rightarrow \mathbb{R}$   $\mathcal{F}_1 \otimes \mathcal{F}_2$  mesurable de signe quelconque qui satisfont

$$\int_{\Omega_1 \times \Omega_2} |f(w_1, w_2)| d(\mu_1 \otimes \mu_2)(w_1, w_2) < +\infty.$$

**Deux cas particuliers importants :**

1. **Mesure de Lebesgue :**  $\int_{\mathbb{R}^2} f(x, y) d\lambda_2(x, y) = \int_{\mathbb{R}} \int_{\mathbb{R}} f(x, y) d\lambda(x) d\lambda(y) = \int_{\mathbb{R}} \int_{\mathbb{R}} f(x, y) d\lambda(y) d\lambda(x)$  si  $f$  est mesurable positive ou intégrable
2. **Mesure de comptage :**  $\sum_{j=0}^{+\infty} \sum_{k=1}^{+\infty} u_{j,k} = \sum_{k=0}^{+\infty} \sum_{j=1}^{+\infty} u_{j,k}$  si les  $u_{j,k}$  sont positifs  
ou si  $\sum_{j=0}^{+\infty} \sum_{k=0}^{+\infty} |u_{j,k}| < +\infty$  (intégrabilité)

Nouveau cours du 25/10

**Application :**

$$E(X) = \int_{\Omega} X(w) dP(w) \text{ or}$$

$$\begin{aligned} X(w) &= \mathbb{1}_{X(w) > 0} \lambda([0; X(w)[) - \mathbb{1}_{X(w) < 0} \lambda(]X(w), 0]) \\ &= \int_{\mathbb{R}} \mathbb{1}_{0 < x < X(w)} d\lambda(x) - \int_{\mathbb{R}} \mathbb{1}_{X(w) < x < 0} d\lambda(x) \text{ ou } = \int_{\mathbb{R}} \mathbb{1}_{0 < x \leq X(w)} d\lambda(x) - \int_{\mathbb{R}} \mathbb{1}_{X(w) \leq x < 0} d\lambda(x) \end{aligned}$$

Donc :

$$\begin{aligned} E(X) &= \int_{\Omega} X(w) dP(w) \\ &= \int_{\Omega} \left( \int_{\mathbb{R}} \mathbb{1}_{0 < x < X(w)} d\lambda(x) \right) dP(w) - \int_{\Omega} \int_{\mathbb{R}} \mathbb{1}_{X(w) < x < 0} d\lambda(x) dP(w) \\ &\text{Les indicatrices sont positive, d'après Fubini pour les fonction positive} \\ &= \int_{\mathbb{R}} \int_{\Omega} \mathbb{1}_{x > 0} \mathbb{1}_{X(w) > x} dP(w) d\lambda(x) - \int_{\mathbb{R}} \int_{\Omega} \mathbb{1}_{x < 0} \mathbb{1}_{X(w) < x} dP(w) d\lambda(x) \\ &\text{(On peut sortir les indicatrice dépendant de x et pas de omega)} \\ &= \int_{\mathbb{R}} \mathbb{1}_{x > 0} P(X > x) d\lambda(x) - \int_{\mathbb{R}} \mathbb{1}_{x < 0} P(X < x) d\lambda(x) \\ &= \int_{]0; +\infty[} P(X > x) d\lambda(x) - \int_{]-\infty; 0[} P(X < x) d\lambda(x) \text{ ou } \\ &= \int_{]0; +\infty[} P(X \geq x) d\lambda(x) - \int_{]-\infty; 0[} P(X \leq x) d\lambda(x) \text{ (avec "ou" de X(w))} \\ E(X) &= \int_0^{+\infty} 1 - F_X(x) d\lambda(x) - \int_{-\infty}^0 F_X(x) d\lambda(x) \text{ (si x a une espérance)} \end{aligned}$$

## 6 Mesures Images

**Définition 6.1.** Si  $\mu$  mesure sur  $(\Omega, \mathcal{F})$  et si  $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  application mesurable sur  $(\Omega, \mathcal{F})$ . L'application

$$\begin{aligned} \mu \circ f^{-1} : \text{Bor}(\mathbb{R}) &\rightarrow \mathcal{F} \rightarrow [0; +\infty] \\ B &\mapsto f^{-1}(B) \mapsto \mu(f^{-1}(B)) \end{aligned}$$

est une mesure sur  $(\mathbb{R}, \text{Bor}(\mathbb{R}))$  appelée **mesure image** de  $\mu$  par  $f$ .

*Preuve. :*

- $\mu(f^{-1}(\emptyset)) = \mu(\emptyset) = 0$
- Pour  $(B_i)_{i \in \mathbb{N}^*}$  deux à deux disjoints

$$f^{-1}\left(\bigcup_{i=1}^{+\infty} B_i\right) = \{w \in \Omega, \exists i \in \mathbb{N}^*, f(w) \in B_i (\Leftrightarrow w \in f^{-1}(B_i))\} = \bigcup_{i=1}^{+\infty} f^{-1}(B_i)$$

Et si  $w \in f^{-1}(B_i) \cap f^{-1}(B_j)$  alors  $f(w) \in B_i \cap B_j$  donc  $i = j$  : les  $f^{-1}(B_i)$  sont 2 à 2 disjoints

$$\mu(f^{-1}\left(\bigcap_{i=1}^{+\infty} B_i\right)) = \mu\left(\bigcup_{i=1}^{+\infty} f^{-1}(B_i)\right) = \sum_{i=1}^{+\infty} \mu(f^{-1}(B_i)).$$

$\mu \circ f^{-1}$  est *sigmatadditive*

□

**Remarque.** Si  $f$  est une v.a.  $X$  et  $\mu$  une probabilité  $P$

$$\begin{aligned} \mu \circ f^{-1} &= P \circ X^{-1} : \text{Bor}(\mathbb{R}) \rightarrow [0; 1] \\ B &\mapsto P(X^{-1}(B)) = P(X \in B) \end{aligned}$$

est la loi de  $X$ , souvent notée  $P_X = P \circ X^{-1}$

**Exemple 6.1.** Si  $X$  est à valeur dans  $\mathbb{N}$  :

$$P_X = P \circ X^{-1} = \sum_{n=0}^{+\infty} P(X = n) \delta_n \text{ sur } (\mathbb{R}, \text{Bor}(\mathbb{R})).$$

**Théorème 6.1** (Théorème de transfert). Soit  $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  mesurable sur  $(\Omega, \mathcal{F}, \mu)$  et  $h : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  mesurable sur  $(\mathbb{R}, \text{Bor}(\mathbb{R}))$

$$\int_{\Omega} h(f(w)) d\mu(w) = \int_{\mathbb{R}} h(w) d(\mu \circ f^{-1})(x).$$

si  $h$  est positive ou si  $h \circ f$  est  $\mu$ -intégrable ou si  $h$  est  $(\mu \circ f^{-1})$ -intégrable

*Idée de la preuve.* :

- Si  $h$  indicatrice :  $h = \mathbb{1}_B, B \in \text{Bor}(\mathbb{R})$

$$\int_{\Omega} \mathbb{1}_B(f(w)) d\mu(w) = \int_{\Omega} \mathbb{1}_{f(w) \in B} d\mu(w) = \mu(f^{-1}(B)) = \int_{\mathbb{R}} \mathbb{1}_B d(\mu \circ f^{-1}).$$

- Si  $h$  étagée :  $h = \sum_{i=1}^n a_i \mathbb{1}_{B_i}()$  idem par linéarité des intégrales
- Si  $h$  positive : l'écrire comme limite de fonction étagées
- Si  $h$  intégrable :  $h = h_+ - h_-$

□

## 6.1 Espérance d'une fonction d'une v.a.

Si  $X$  v.a. sur  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  et  $h : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  borélienne

$$E(h(X)) = \int_{\Omega} h(X(w)) dP(w) \underbrace{=}_{\text{th de transfert}} \int_{\mathbb{R}} h(x) d(P \circ X^{-1})(w) = \int_{\mathbb{R}} h(x) dP_X(x).$$

**Exemple 6.2.** Si  $X$  discrète à valeurs dans  $\mathbb{N}$  :  $P_X = \sum_{n=1}^{+\infty} P(X = n) \delta_n = P \circ X^{-1}$

$$E(h(X)) = \int_{\mathbb{R}} h(x) d(P \circ X^{-1})(x) = \sum_{n=0}^{+\infty} P(X = n) h(n).$$

**Proposition 6.2.** So pour toute fonction  $h$  borélienne positive, ou toute fonction  $h$  borélienne bornée, on a

$$E(h(X)) = E(h(Y)) \text{ alors } X \text{ et } Y \text{ ont la même loi.}$$

*Preuve :* On vas se ramener à une fonction de répartition qui caractérise la loi.

$\forall t \in \mathbb{R}, h = \mathbb{1}_{]-\infty; t]}$  donne  $E(h(X)) = E(\mathbb{1}_{X \leq t}) = P(X \leq t) = F_X(t)$  et la fonction de répartition caractérise la loi :  $F_X(t) = F_Y(t), \forall t \in \mathbb{R} \rightarrow X \text{ et } Y \text{ ont même loi?}$  □