

# CONTRIBUTEURS

# Variables aléatoires

## Notions aléatoires

### 1 Notion d'expérience aléatoire

Cadre dans lequel on observe différentes actions dues au hasard.

#### Notation

$\omega$  Le **résultat** d'une expérience aléatoire, alias *épreuve* ou *issue*.

$\Omega$  L'**ensemble des résultats possibles**.

- › Il s'ensuit que  $\omega \in \Omega$ .
- › Par exemple, pour le lancer d'un dé où l'on désire savoir le résultat  $\Omega = \{\text{pile}, \text{face}\}$ .
- › On dénote par  $\mathcal{P}(\Omega)$  l'**ensemble de toutes les parties** de  $\Omega$ .

### 2 Notion d'événement aléatoire

Événement lié à une certaine expérience aléatoire.

Un événement est tout **sous-ensemble** de  $\Omega$ . Par exemple, pour l'expérience aléatoire de jeter un dé on a que l'ensemble des résultats possibles  $\Omega = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$ . L'événement  $A$  « obtenir un nombre pair » s'écrit  $A = \{2, 4, 6\}$ . De ceci on déduit qu'à toute propriété définie sur  $\Omega$ , on associe un sous-ensemble de  $\Omega$  composé de tous les  $\omega$  qui vérifient la propriété.

## Algèbre de Boole des événements

 Algèbre de Boole (« *boolean algebra* ») des événements

La classe  $\mathcal{E}$  des événements est l'**algèbre de Boole de parties de  $\Omega$** , si elle contient  $\Omega$  et est stable par intersection, réunion et complémentation.

**Note** On dit habituellement algèbre plutôt qu'algèbre de Boole.

## Opérations logiques

Les opérations logiques que l'on peut effectuer sur les événements sont :

- Soit les événements  $A \subset \Omega$  et  $B \subset \Omega$ , alors :
  - $A \cup B$  est un événement réalisé ssi **au moins un** des deux est réalisé.
  - $A \cap B$  est un événement réalisé ssi **les deux** sont réalisés simultanément.
- $\emptyset$  est un événement qui ne peut être réalisé appelé l'**événement impossible**. À chaque expérience,  $\Omega$  est toujours réalisé et appelé l'**événement certain**.
- $A \subset \Omega$  est un événement.
  - Le complément  $A^c$  ou  $\bar{A}$  est appelé **événement contraire de  $A$**  et se réalise si  $\omega \notin A$ .
- La **différence de deux événements**  $A$  et  $B$  est  $A \setminus B = A \cap B^c$  se réalise si  $A$  est réalisé mais pas  $B$ .
- La **différence symétrique** de  $A$  et  $B$  est  $A \Delta B = (A \setminus B) \cup (B \setminus A)$  se réalise si l'un des deux événements est réalisé mais pas l'autre.
- Si,  $\forall n \in \mathbb{N}$ , l'événement  $A_n$  représente « **gagner  $n$  matches** », alors
  - $\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n$  représente « **gagner au moins un match** ».
  - $\bigcap_{n=1}^{\infty} A_n^c$  représente « **ne pas gagner de matches** ».
- Deux événements sont **incompatibles** si  $A_1 \cap A_2 = \emptyset$ .
  - On peut aussi dire que les parties de  $\Omega$  représentées par  $A_1$  et  $A_2$  sont disjointes.
  - Si deux événements sont incompatibles, on a une somme au lieu d'une réunion avec  $A_1 \cup A_2 = A_1 + A_2$  si  $A_1 \cap A_2 = \emptyset$ .
- Si les événements de la suite  $(A_i)_{i \in \mathbb{I}}$  forment une **partition** de  $\Omega$ , on dit que ses événements  $(A_i)_{i \in \mathbb{I}}$  forment un **système exhaustif** de  $\Omega$ .
- La suite d'événements  $(A_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$  est :
  - croissante** ssi  $A_1 \subset A_2 \subset \dots$
  - décroissante** ssi  $A_1 \supset A_2 \supset \dots$
- Si la suite  $(A_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$  est une suite d'événements d'un ensemble  $\Omega$ , on représente que :
  - une infinité de  $A_n$  est réalisé** en écrivant que, quel que soit le rang  $k \in \mathbb{N}^*$ , il existe des événements de rang supérieur (à  $k$ ) qui sont réalisés :  $\bigcap_{k=1}^{\infty} \bigcup_{n=k}^{\infty} A_n$ .

**un nombre fini de  $A_n$  est réalisé** en écrivant qu'il existe un rang tel qu'à partir de ce rang, tous les événements réalisés sont les contraires des événements  $A_n$  :  $\bigcup_{k=1}^{\infty} \bigcap_{n=k}^{\infty} A_n^c$ .

## Limites de suite d'événements

Soit  $(A_n)_{n \in \mathbb{N}^+}$  une suite d'événements de  $\Omega$ . On définit les limites inf et sup d'événements par :

$$A_* = \liminf A_n = \bigcup_{k=1}^{\infty} \bigcap_{n=k}^{\infty} A_n$$

$$A^* = \limsup A_n = \bigcap_{k=1}^{\infty} \bigcup_{n=k}^{\infty} A_n$$

De plus, si les ensembles  $A_*$  et  $A^*$  coïncident, alors on écrit  $A = A_* = A^* = \lim_{n \rightarrow \infty} A_n$ .

## Propositions

Soit  $(A_n)_{n \in \mathbb{N}^+}$  une suite d'événements de  $\Omega$ .

i) Si  $A_1 \subset A_2 \subset \dots$  alors  $\lim_{n \rightarrow \infty} A_n = \bigcup_{n=1}^{\infty} A_n$ .

ii) Si  $A_1 \supset A_2 \supset \dots$  alors  $\lim_{n \rightarrow \infty} A_n = \bigcap_{n=1}^{\infty} A_n$ .

## Espaces probabilisables

### Power set $\mathcal{P}$

Le « power set »  $\mathcal{P}$  est l'ensemble de tous les sous-ensembles d'un ensemble  $\Omega$ ; il est plus facile de donner un exemple que d'expliquer en mots.

#### Exemple de « power set »

Soit l'ensemble  $\Omega = \{a, b, c\}$ , alors

$$\mathcal{P}(\Omega) = \left\{ \begin{array}{l} \{\} \\ \{a\}, \{b\}, \{c\} \\ \{a, b\}, \{a, c\}, \{b, c\} \\ \{a, b, c\} \end{array} \right\}$$

Pour un ensemble de  $n$  éléments, il y aura  $2^n$  sous-ensembles possibles. Ceci découle du binaire! Voir [cette page](#) pour plus d'information.

**Note** En anglais, on appelle la tribu  $\mathcal{A}$  composée des « events » le « event space » et l'ensemble  $\Omega$  composé des « outcomes » le « sample space ».

### Tribu d'événements

La tribu (ou  $\sigma$ -algèbre) sur un ensemble  $\Omega$  est un ensemble  $\mathcal{A}$  de parties de  $\Omega$  tel que :

- i)  $\Omega \in \mathcal{A}$ .
- ii) Si  $A \in \mathcal{A}$ , alors  $A^c \in \mathcal{A}$ .
- iii)  $\forall (A_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$  une suite d'éléments de  $\mathcal{A}$ , alors l'événement  $\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n \in \mathcal{A}$ .

### Espace probabilisable (ou mesurable)

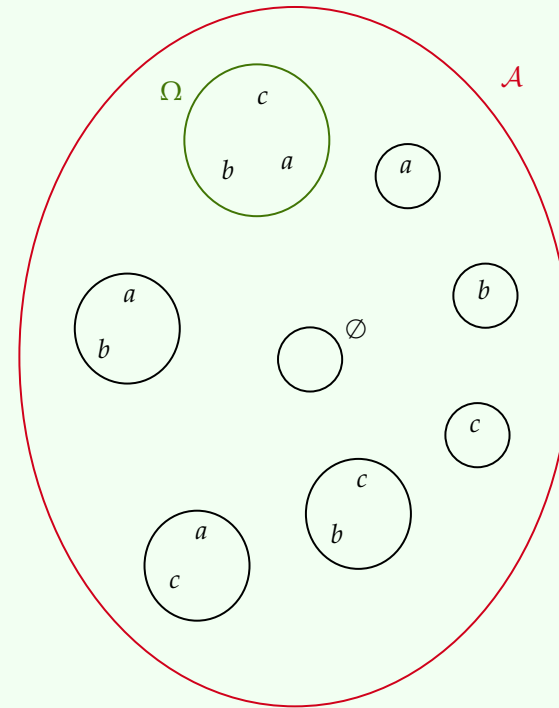
Le couple  $(\Omega, \mathcal{A})$  composé d'un ensemble  $\Omega$  et une tribu  $\mathcal{A}$  sur  $\Omega$ .

Les éléments de  $\Omega$  sont appelés *éventualités* (« outcomes ») et les éléments de  $\mathcal{A}$  *événements* (« events »).

> En anglais, on dit « measurable space ».

### Visualisation

Voici une visualisation de ce que représente l'espace mesurable :



On peut donc visualiser les 3 conditions dans la définition de la tribu. L'ensemble  $\Omega$  est contenu, tous les événements possibles (alias toutes les combinaisons de  $\{a, b, c\}$  possibles) sont contenus et tous leurs compléments sont contenus. Finalement, toute union d'événements sera contenue dans la tribu!

### Propriétés de la tribu

Soit  $\mathcal{A}$  une tribu sur  $\Omega$ . Alors :

- a)  $\emptyset \in \mathcal{A}$ .
- b)  $\forall A_1, \dots, A_k \in \mathcal{A}$ , alors  $\bigcup_{i=1}^k A_i \in \mathcal{A}$  et  $\bigcap_{i=1}^k A_i \in \mathcal{A}$ .

c)  $\forall (A_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$  suite d'événements de  $\mathcal{A}$ , alors  $\bigcap_{n \in \mathbb{N}^*} A_n \in \mathcal{A}$ .

d)  $\forall (A_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$  suite d'événements de  $\mathcal{A}$ , alors  $\liminf A_n \in \mathcal{A}$ .

e)  $\forall (A_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$  suite d'événements de  $\mathcal{A}$ , alors  $\limsup A_n \in \mathcal{A}$ .

**Note** Voir la page 19 des notes de cours du chapitre 1 pour les preuves.

## Variables aléatoires

### Variable aléatoire

On définit une **variable aléatoire** comme une *fonction mesurable*. Pour ce faire, on définit 2 espaces mesurables :

1. On pose que le premier est  $(\Omega, \mathcal{A})$ .
2. On pose que le deuxième est tout ensemble  $E$  et sa tribu  $\mathcal{E} : (E, \mathcal{E})$ .  
 › Habituellement, on pose que  $E = \mathbb{R}$  et que  $\mathcal{E} = \mathcal{B}(\mathbb{R})$ .

Une fonction mesurable est une fonction qui associe les éléments de  $\Omega$  aux éléments de  $E$  avec quelques propriétés additionnelles. On note qu'en associant les éléments de  $\Omega$ , la fonction associe les *éventualités* et non les *événements* aux éléments de  $E$ .

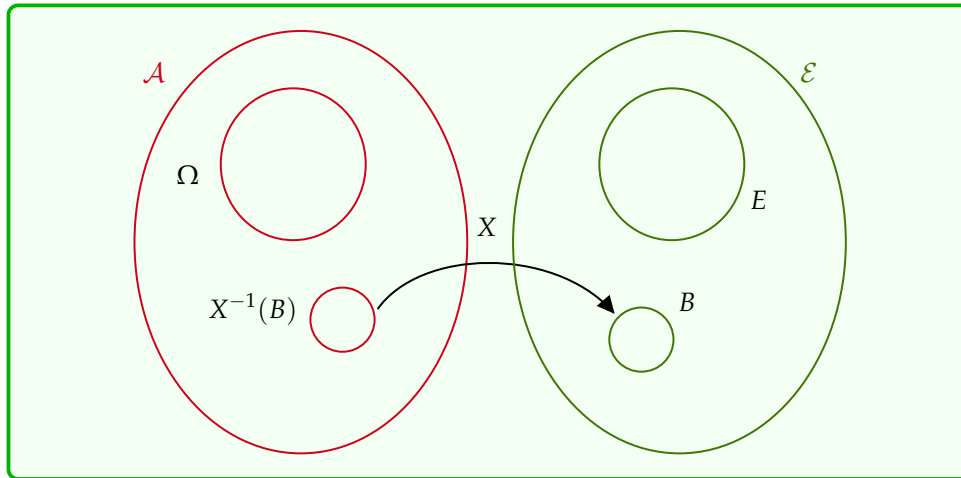
On désire avoir une correspondance entre les événements réalisés de  $\mathcal{A}$  et l'ensemble transformé d'événements  $\mathcal{E}$ . Pour ce faire, on impose que la variable aléatoire (alias, la fonction mesurable)  $X : \Omega \rightarrow E$  est définie telle que l'image réciproque  $X^{-1}(B)$  sur  $\Omega$  de tout ensemble  $B \in \mathcal{E}$  sur  $E$  :

$$X^{-1}(B) = \{\omega \in \Omega : X(\omega) \in B\} \in \mathcal{A}, \forall B \in \mathcal{E}.$$

Donc, une **variable aléatoire réelle** est toute application à valeurs réelles  $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  telle que,  $\forall$  intervalle  $B$  de  $\mathbb{R}$ ,  $\{X \in B\} = X^{-1}(B)$  soit un événement de la tribu  $\mathcal{A}$ .

### Visualisation

On peut visualiser que l'événement  $B$ , où  $B \in \mathcal{E}$ , a un réciproque  $X^{-1}(B)$  où  $X^{-1}(B) \in \mathcal{A}$ .



En posant  $E = \mathbb{R}$  et  $\mathcal{E} = \mathcal{B}(\mathbb{R})$ , on obtient la *tribu borélienne*.

### ≡ Tribu borélienne

La tribu borélienne  $\mathcal{B}_{\mathbb{R}}$  est la plus petite tribu de  $\mathbb{R}$  qui contient tous ses intervalles. Les éléments de  $\mathcal{B}_{\mathbb{R}}$  sont appelés les *boréliens* de  $\mathbb{R}$ .

Pour une v.a. réelle  $X$ ,  $\forall B \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}}$  on a  $X^{-1}(B) \in \mathcal{A}$ .

Bref,  $(\Omega, \mathcal{A}) \xrightarrow{X} (\mathbb{R}, \mathcal{B}_{\mathbb{R}})$ . On dit que la tribu  $X^{-1}(\mathcal{B}_{\mathbb{R}})$  sur  $\Omega$  est la *tribu des événements engendrés par  $X$* .

## Probabilités

### 📄 Mesure

Pour un espace mesurable  $(\Omega, \mathcal{A})$ , une fonction  $\mathbb{P} : \mathcal{A} \rightarrow [0, \infty]$  s'appelle une **mesure** sur  $(\Omega, \mathcal{A})$  si :

1. Elle attribue une masse de zéro à l'ensemble vide :  $\mathbb{P}(\emptyset) = 0$ .

2. Elle est « *countably additive* » : 
$$\mathbb{P}\left(\bigcup_i A_i\right) = \sum_i \mathbb{P}(A_i), \forall A_i \in \mathcal{A}.$$

### ≡ Mesure de probabilité

Pour un espace probabilisable  $(\Omega, \mathcal{A})$ , on appelle **probabilité** sur  $(\Omega, \mathcal{A})$  toute application  $P : \mathcal{A} \rightarrow [0, 1]$  telle que :

i)  $P(\Omega) = 1$ .

ii)  $\forall (A_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$  d'événements deux à deux disjoints,

$$P\left(\bigcup_{n \in \mathbb{N}^*} A_n\right) = \sum_{n \in \mathbb{N}^*} P(A_n).$$

La mesure de probabilité est donc une mesure qui est **restreint** sur  $[0, 1]$ .

### 📄 Espace probabilisé

Le triplet  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  s'appelle un **espace probabilisé** et est composé de :

$\Omega$  Le « *sample space* ».

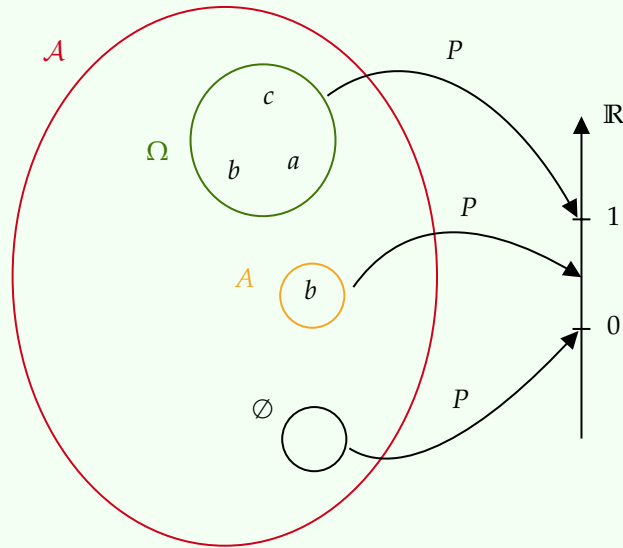
$\mathcal{A}$  Le « *event space* ».

$P$  La **mesure de probabilité**.

> En anglais, on dit « *probability space* ».

### Visualisation

Voici une visualisation de ce que représente l'application  $P$  :



On peut donc visualiser les 2 conditions dans la définition de l'espace probabilisé. La probabilité d'observer l'ensemble  $\Omega$  est de 1 car il contient tous les événements possibles. La probabilité d'un événement sera contenu entre 0 et 1 ce qui veut dire que la probabilité de quelques événements *disjoints* correspond à la somme des probabilités.

On complète la notion précédente sur l'espace borélien avec  $(\Omega, \mathcal{A}, P) \xrightarrow{X} (\mathbb{R}, \mathcal{B}_{\mathbb{R}}, P_X)$  où  $P_X$  est appelée loi de probabilité de  $X$ . On définit  $P_X(B) = P(X \in B) = P(X^{-1}(B))$ .

f) Si  $(A_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$  est une suite d'événements quelconques, alors

$$P\left(\bigcup_{n \in \mathbb{N}^*} A_n\right) \leq \sum_{n \in \mathbb{N}^*} P(A_n).$$

g) Si  $(A_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$  est une suite d'événements tels que  $A_n \downarrow \emptyset$ , alors

$$P(A_n) \downarrow 0.$$

h) Si  $(A_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$  est une suite d'événements tels que  $A_n \downarrow A$ , alors

$$P(A_n) \downarrow P(A).$$

i) Si  $(A_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$  est une suite d'événements tels que  $A_n \uparrow A$ , alors

$$P(A_n) \uparrow P(A).$$

### ✓ Propriétés des probabilités

Soit  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  un espace probabilisé. Alors :

- $P(\emptyset) = 0$ .
- Si  $A$  et  $B$  sont des événements disjoints, alors  $P(A \cup B) = P(A) + P(B)$ .
- Si  $A$  et  $B$  sont des événements quelconques, alors  $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$ .
- Si  $A$  et  $B$  sont des événements tels que  $A \subset B$ , alors  $P(B \setminus A) = P(B) - P(A)$  et  $P(A) \leq P(B)$ .
- $\forall A \in \mathcal{A}, P(A^c) = 1 - P(A)$ .

## Lemmes de Borel-Cantelli

### Lemme de Borel-Cantelli (1ère partie)

Si  $(A_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$  est une suite d'événements telle que :  $\sum_{n=1}^{\infty} P(A_n) < \infty$ , alors

$$P\left(\limsup_{n \rightarrow \infty} A_n\right) = 0.$$

## Probabilité conditionnelle

### Formule de Bayes (2 événements)

Soit un espace probabilisé  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$ ,  $A$  et  $B$  deux événements de  $\mathcal{A}$  tels que  $\Pr(A) \neq 0$ ,  $\Pr(A^C) \neq 0$  et  $\Pr(B) \neq 0$ . Alors :

$$\Pr(A \setminus B) = \frac{\Pr(B|A) \Pr(A)}{\Pr(B|A) \Pr(A) + \Pr(B|A^C) \Pr(A^C)}$$

### Théorème des probabilités totales

Soit un espace probabilisé  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  et  $(A_i)_{i \in \mathbb{N}}$  une partition de  $\Omega$  telle que  $\forall i, \Pr(A_i) \neq 0$ . Alors,  $\forall B \in \mathcal{A}$ ,  $\Pr(B) = \sum_{i \in \mathbb{N}} \Pr(B|A_i) \Pr(A_i)$ .

### Formule de Bayes ( $n$ événements)

Soit un espace probabilisé  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  et  $(A_i)_{i=1,2,\dots,n}$  une partition **finie** de  $\Omega$  telle que  $\forall i, \Pr(A_i) \neq 0$ . Alors,  $\forall B \in \mathcal{A}$  tel que  $\Pr(B) \neq 0$ ,

$$\Pr(A_i|B) = \frac{\Pr(B|A_i) \Pr(A_i)}{\sum_{j=1}^n \Pr(B|A_j) \Pr(A_j)}$$

## Indépendance

### Indépendance (2 événements)

Soit un espace probabilisé  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$ ,  $A$  et  $B$  deux événements de  $\mathcal{A}$ . Alors  $A$  et  $B$  sont indépendants pour la probabilité  $P$  **si et seulement si**  $\Pr(A \cap B) = \Pr(A) \Pr(B)$ .

Il est important de bien saisir que la notion d'indépendance n'est pas intrinsèque aux événements, mais *dépend* de la probabilité  $P$  choisie sur  $(\Omega, \mathcal{A})$ . Deux événements peuvent être indépendants pour une probabilité, mais être dépendants pour une autre.

### Propriétés (2 événements)

- 1  $A^C$  et  $B$  sont indépendants.
- 2  $A$  et  $B^C$  sont indépendants.
- 3  $A^C$  et  $B^C$  sont indépendants.

### Indépendance ( $n$ événements)

Soient  $(A_1, \dots, A_n)$  un  $n$ -uplet d'événements. On dit qu'ils sont **indépendants**, ou **mutuellement indépendants**, **si et seulement si**  $\forall k = 1, \dots, n$ , si  $\forall$  sous-ensemble  $(A_{i_1}, \dots, A_{i_k})$  de  $k$  événements choisis parmi les  $(A_1, \dots, A_n)$ , on a  $\Pr(A_{i_1} \cap \dots \cap A_{i_k}) = \Pr(A_{i_1}) \times \dots \times \Pr(A_{i_k})$ .

### Indépendance (suite d'événements)

Soit un espace probabilisé  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$ , et une suite d'événements indépendants  $(A_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$  de  $\mathcal{A}$ . Alors on a

$$\Pr\left(\bigcap_{n \in \mathbb{N}^*} A_n\right) = \lim_{k \rightarrow \infty} \prod_{n=1}^k \Pr(A_n).$$



### Lemme de Borel-Cantelli (2ème partie)

Soit  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  un espace probabilisé, et une suite d'événements  $(A_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$  indépendants de  $\mathcal{A}$  telle que  $\sum_{n=1}^{\infty} \Pr(A_n) = \infty$ , alors  $\Pr(\limsup_n A_n) = 1$

## Fonction de répartition

### Mesure image

La mesure image, ou « *pushforward measure* » en anglais, est obtenue « *by pushing* » une mesure d'un espace mesurable à un autre avec une fonction mesurable.

### Loi de probabilité

La mesure image de  $P$  par  $X$ , notée  $P_X$ , s'appelle la **loi de probabilité** de  $X$ .

### Fonction de répartition

Pour une mesure de probabilité  $P_X$ , on a que  $\forall x \in \mathbb{R}$  la fonction  $F$  est définie comme  $F(x) = P_X([-\infty, x])$ . Cette fonction a les propriétés suivantes :

- 1  $F$  est croissante au sens large.
- 2  $F$  est continue à droite.
- 3  $\lim_{x \rightarrow \infty} F(x) = 1$  et  $\lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) = 0$ .

**Note** Il y a une relation biunivoque entre les mesures de probabilités sur  $(\mathbb{R}, \mathcal{B}_{\mathbb{R}})$  et les fonctions de répartition.

## Classification des lois de probabilité sur la tribu borélienne

Pour une probabilité  $P$  sur  $(\mathbb{R}, \mathcal{B}_{\mathbb{R}})$ , on classifie les lois de probabilités en 2 groupes :

### 1 Diffuse

On dit que  $P$  est diffuse si  $\forall x \in \mathbb{R}, P(x) = 0$ .

## 2 Discrète

On dit que  $P$  est discrète s'il existe un ensemble au plus dénombrable  $S$  tel que  $P(S) = 1$ .

Cependant, si  $P$  désigne une probabilité sur  $(\mathbb{R}, \mathcal{B}_{\mathbb{R}})$  ni diffuse ni discrète, alors  $\exists \alpha \in ]0, 1[$ ,  $P_1$  une loi discrète et  $P_2$  une loi diffuse tel que  $P = \alpha P_1 + (1 - \alpha) P_2$ .

### Variable aléatoire discrète

Toute variable aléatoire  $X$  telle qu'il existe un sous-ensemble fini ou dénombrable  $S_X$  (ou tout simplement  $S$ ) de  $\mathbb{R}$  vérifiant  $P(\{X \in S\}) = 1$ . On peut donc définir  $S = \{x \in \mathbb{R} : P_X(\{x\}) = P(\{X = x\}) > 0\}$ . Donc, on note  $p_x = P(\{X = x\}) = P_X(\{x\})$ .

### Loi continue

Une mesure de probabilité absolument continue est une mesure de probabilité de la forme  $P(B) = \int_B f(x) dx \quad \forall B \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}}$  où  $f$  est une densité de probabilité. C'est-à-dire, une fonction définie sur  $\mathbb{R}$  satisfaisant aux conditions :

- 1  $f(x) \geq 0 \quad \forall x \in \mathbb{R}$ ,
- 2  $\int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx = 1$

Toute variable aléatoire  $X$  telle qu'il existe un sous-ensemble fini ou dénombrable  $S_X$  (ou tout simplement  $S$ ) de  $\mathbb{R}$  vérifiant  $P(\{X \in S\}) = 1$ . On peut donc définir  $S = \{x \in \mathbb{R} : P_X(\{x\}) = P(\{X = x\}) > 0\}$ . Donc, on note  $p_x = P(\{X = x\}) = P_X(\{x\})$ .

## Moments et transformations de variables

### Cas discret

#### Espérance

Sous réserve d'existence, l'**espérance mathématique** ou la *moyenne* de  $X$  est le nombre  $E[X] = m_X = \sum_k x_k P(X = x_k)$ .

##### ✓ Invariance à la translation ou multiplication par un scalaire

Pour  $a, b \in \mathbb{R}$ ,  $E[aX + b] = aE[X] + b$ .

##### ✓ Espérance d'une puissance $s$

Sous réserve d'existence,  $E[X^s] = \sum_{x \in S} x^s P_X(x)$ .

#### Variance

Sous réserve d'existence, la **variance** de  $X$  est le nombre  $\text{Var}(X)$  ou  $\sigma_X^2$  où  $\text{Var}(X) = E[(X - E[X])^2] = \sum_{x \in S} (x - m_X)^2 P(X = x)$ . On peut également réécrire  $E[(X - E[X])^2] = E[X^2] - (E[X])^2$ .

##### ✓ Translation ou multiplication par un scalaire

Pour  $a, b \in \mathbb{R}$ ,  $\text{Var}(aX + b) = a^2 \text{Var}(X)$ . Donc, contrairement à l'espérance, la variance n'est **pas** invariante à la translation ou multiplication par un scalaire.

#### Moment centré et réduit de puissance $s$

Sous réserve d'existence, le **moment centré**  $s$  de  $X$  est  $E[(X - E[X])^s]$ .

##### ≡ Variable aléatoire réelle centrée

Sous réserve d'existence de la moyenne, toute variable dont la moyenne est nulle.

##### ≡ Variable aléatoire réelle réduite

Sous réserve d'existence de la moyenne, toute variable de variance 1.

Donc, la variable aléatoire réelle **centrée et réduite** est, sous réserve d'existence, toute variable de moyenne nulle et de variance 1.

#### Covariance

La **covariance** entre deux variables  $X$  et  $Y$  est  $\text{Cov}(X, Y) = E[(X - E[X])(Y - E[Y])]$ .

### Vecteur

#### Espérance d'un vecteur

Soit un vecteur aléatoire de  $n$  v.a. discrètes  $\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_n)$ . Sous réserve d'existence de  $E[X_i]$  pour  $i = 1, 2, \dots, n$ , l'**espérance mathématique** de  $\mathbf{X}$  est le  $n$ -uplet  $(E[X_1], \dots, E[X_n])$ .

##### ✓ Espérance de la somme

Si l'espérance mathématique du vecteur  $\mathbf{X}$  existe, alors l'espérance mathématique de la somme  $X_1 + \dots + X_n$  est  $E[X_1 + \dots + X_n] = E[X_1] + \dots + E[X_n]$ .

## Cas continu

### ✓ Espérance du produit

Si l'espérance mathématique du vecteur  $X$  existe, et que les **composantes du vecteur sont indépendantes**, alors l'espérance mathématique du produit  $X_1 \times \cdots \times X_n$  est

$$E[X_1 \times \cdots \times X_n] = E[X_1] \times \cdots \times E[X_n].$$

### Matrice de variances-covariances d'un vecteur

Si elle existe, la matrice de variances-covariances d'un vecteur aléatoire  $(X_1, \dots, X_n)$  est définie par le terme général  $\forall i, j$  t.q.  $1 \leq i, j \leq n$  :

$$\text{Cov}(X_i, X_j) = E[(X_i - E[X_i])(X_j - E[X_j])].$$

### ✓ Variance de la somme

Si le vecteur aléatoire  $X$  est composé de v.a.r. discrètes **indépendantes**, dont le moment d'ordre 2 existe, alors la variance de la somme  $\sigma_{X_1 + \cdots + X_n}^2 = \sigma_{X_1}^2 + \cdots + \sigma_{X_n}^2$ .

## Autres mesures

### Coefficient de corrélation de Pearson

Soit le couple de v.a.r.  $(X, Y)$ , possédant des variances non nulles, le **coefficient de corrélation** de  $X$  et de  $Y$  est le nombre

$$\rho(X, Y) = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sigma_X \sigma_Y}$$

## Calcul de lois