

# Bases Indispensables des Mathématiques

## Chapitre 3 : Généralités sur les variables aléatoires réelles

Julian Tugaut

Télécom Saint-Étienne

- 1 Motivations
- 2 Définition et Opérations
  - Définition
  - Opérations sur les variables aléatoires réelles
- 3 Loi d'une variable aléatoire réelle
  - Exemple introductif
  - Définition
  - Fonction de répartition
- 4 Indépendance des variables aléatoires réelles

- 1 Motivations
- 2 Définition et Opérations
- 3 Loi d'une variable aléatoire réelle
- 4 Indépendance des variables aléatoires réelles

# Motivations

Si l'on ne s'intéressait qu'à des évènements, les probabilités seraient d'un intérêt réduit. De fait, on regarde ce que l'on appelle des variables aléatoires.

# Motivations

Si l'on ne s'intéressait qu'à des évènements, les probabilités seraient d'un intérêt réduit. De fait, on regarde ce que l'on appelle des variables aléatoires.

Les variables aléatoires sont à la source de très nombreuses applications rien que par le mouvement Brownien (qui est une collection de variables aléatoires vérifiant certaines propriétés) : finance, biologie, batteries de lithium, physique des plasmas mais aussi apprentissage profond par réseaux de neurones...

# Motivations

Si l'on ne s'intéressait qu'à des évènements, les probabilités seraient d'un intérêt réduit. De fait, on regarde ce que l'on appelle des variables aléatoires.

Les variables aléatoires sont à la source de très nombreuses applications rien que par le mouvement Brownien (qui est une collection de variables aléatoires vérifiant certaines propriétés) : finance, biologie, batteries de lithium, physique des plasmas mais aussi apprentissage profond par réseaux de neurones...

Les variables aléatoires réelles sont l'objet de ce chapitre.

- 1 Motivations
- 2 Définition et Opérations
  - Définition
  - Opérations sur les variables aléatoires réelles
- 3 Loi d'une variable aléatoire réelle
- 4 Indépendance des variables aléatoires réelles

# Exemple introductif - 1

## Exemple

Soit une population de  $N$  composants électroniques numérotés de 1 à  $N$ . Soit  $z_i$  l'impédance de l'individu numéro  $i$  pour tout  $i \in \llbracket 1; N \rrbracket$ .



# Exemple introductif - 1

## Exemple

Soit une population de  $N$  composants électroniques numérotés de 1 à  $N$ . Soit  $z_i$  l'impédance de l'individu numéro  $i$  pour tout  $i \in \llbracket 1; N \rrbracket$ .

On considère l'expérience aléatoire  $e$  : tirer au hasard un individu de la population. On lui associe l'univers  $\Omega$ . Les résultats possibles sont les  $\omega_i$  :="on obtient l'individu numéro  $i$ " pour  $i \in \llbracket 1; N \rrbracket$ .

L'espace fondamental est alors  $\Omega = \{\omega_1, \dots, \omega_N\}$ . La probabilité que l'on définit sur  $\Omega$  est l'équiprobabilité car le tirage est au hasard :  $\mathbb{P}(\omega_1) = \dots = \mathbb{P}(\omega_N) = \frac{1}{N}$ .

## Exemple introductif - 2

On considère l'application  $X$  de  $\Omega$  dans  $\mathbb{R}$  avec  $X(\omega_i) := z_i$ . Si l'on tire l'individu numéro  $i$ ,  $X$  prend la valeur  $z_i$ , c'est-à-dire l'impédance de l'individu tiré.

## Exemple introductif - 2

On considère l'application  $X$  de  $\Omega$  dans  $\mathbb{R}$  avec  $X(\omega_i) := z_i$ . Si l'on tire l'individu numéro  $i$ ,  $X$  prend la valeur  $z_i$ , c'est-à-dire l'impédance de l'individu tiré.

On dit que  $X$  a pour réalisation l'impédance de l'individu tiré.

## Exemple introductif - 2

On considère l'application  $X$  de  $\Omega$  dans  $\mathbb{R}$  avec  $X(\omega_i) := z_i$ . Si l'on tire l'individu numéro  $i$ ,  $X$  prend la valeur  $z_i$ , c'est-à-dire l'impédance de l'individu tiré.

On dit que  $X$  a pour réalisation l'impédance de l'individu tiré.

L'application  $X$  est appelée une variable aléatoire réelle.

## Exemple introductif - 3

On peut observer sur cet exemple que les réalisations possibles de la variable aléatoire  $X$  dépendent des résultats de l'expérience aléatoire sur laquelle l'espace fondamental est défini.

## Exemple introductif - 3

On peut observer sur cet exemple que les réalisations possibles de la variable aléatoire  $X$  dépendent des résultats de l'expérience aléatoire sur laquelle l'espace fondamental est défini.

De manière générale, une variable aléatoire réelle est une fonction de  $\Omega$  dans  $\mathbb{R}$  telle que les réalisations de la fonction sont entièrement déterminées par les résultats de l'expérience aléatoire.

# Définition

## Définition

On appelle variable aléatoire réelle définie sur un espace fondamental  $\Omega$  toute application de  $\Omega$  dans  $\mathbb{R}$  :

$$\begin{aligned} X &: \Omega \rightarrow \mathbb{R} \\ \omega &\mapsto X(\omega). \end{aligned}$$

$X(\omega)$  est une réalisation possible de  $X$ .

# Définition

## Définition

On appelle variable aléatoire réelle définie sur un espace fondamental  $\Omega$  toute application de  $\Omega$  dans  $\mathbb{R}$  :

$$\begin{aligned} X &: \Omega \rightarrow \mathbb{R} \\ \omega &\mapsto X(\omega). \end{aligned}$$

$X(\omega)$  est une réalisation possible de  $X$ .

L'ensemble de toutes les réalisations possibles de  $X$ , à savoir  $\{X(\omega) : \omega \in \Omega\}$ , est noté  $X(\Omega)$ .



# Différentes familles de variables aléatoires

## Remarque

On peut classer les variables aléatoires (et subséquemment les lois de probabilité associées) en fonction de  $X(\Omega)$ . En fait, l'ensemble des réalisations possibles joue un grand rôle alors que l'espace fondamental lui-même a un rôle mineur par la suite ; ce qui est normal car nous n'y avons quasiment jamais accès.

# Différentes familles de variables aléatoires

## Remarque

On peut classer les variables aléatoires (et subséquemment les lois de probabilité associées) en fonction de  $X(\Omega)$ . En fait, l'ensemble des réalisations possibles joue un grand rôle alors que l'espace fondamental lui-même a un rôle mineur par la suite ; ce qui est normal car nous n'y avons quasiment jamais accès.

## Définition

Lorsque l'ensemble des réalisations possibles de la variable aléatoire réelle  $X$  est fini ou infini dénombrable, on dit que la variable aléatoire réelle  $X$  est discrète. Sinon, on dit que la variable aléatoire réelle  $X$  est continue.

# Exemples de variables aléatoires - 1

## Exemple de variable aléatoire réelle avec $X(\Omega)$ fini

Soit un évènement  $A$  associé à l'expérience aléatoire  $e$  (c'est-à-dire :  $A \subset \Omega$  où  $\Omega$  est l'univers associé). On définit la variable aléatoire  $\mathbb{1}_A$  de la façon suivante :

$$\mathbb{1}_A : \Omega \rightarrow \{0, 1\}$$
$$\omega \mapsto \mathbb{1}_A(\omega) := \begin{cases} 1 & \text{si } \omega \in A \\ 0 & \text{si } \omega \notin A \end{cases} .$$

Ici,  $\mathbb{1}_A(\Omega) = \{0, 1\}$  est un ensemble fini donc la variable aléatoire réelle  $\mathbb{1}_A$  est discrète.

# Exemples de variables aléatoires - 1

## Exemple de variable aléatoire réelle avec $X(\Omega)$ fini

Soit un évènement  $A$  associé à l'expérience aléatoire  $e$  (c'est-à-dire :  $A \subset \Omega$  où  $\Omega$  est l'univers associé). On définit la variable aléatoire  $\mathbb{1}_A$  de la façon suivante :

$$\mathbb{1}_A : \Omega \rightarrow \{0, 1\}$$
$$\omega \mapsto \mathbb{1}_A(\omega) := \begin{cases} 1 & \text{si } \omega \in A \\ 0 & \text{si } \omega \notin A \end{cases} .$$

Ici,  $\mathbb{1}_A(\Omega) = \{0; 1\}$  est un ensemble fini donc la variable aléatoire réelle  $\mathbb{1}_A$  est discrète.

Il convient de noter que dans l'exemple précédent,  $\Omega$  n'est pas obligatoirement fini ou infini dénombrable.

## Exemples de variables aléatoires - 2

### Exemple de variable aléatoire réelle avec $X(\Omega)$ infini dénombrable

On se donne l'expérience aléatoire suivante. On observe le nombre d'octets échangés sur un système de pair à pair durant un intervalle de temps de durée fixée. Les résultats possibles sont les  $\omega_n := "n \text{ octets sont échangés}"$ . L'espace fondamental est alors  $\Omega = \{\omega_0, \omega_1, \dots, \omega_n, \dots\}$ . On se donne la variable aléatoire réelle  $X$  définie par

$$\begin{aligned} X : \Omega &\rightarrow \mathbb{N} \\ \omega_n &\mapsto X(\omega_n) := n. \end{aligned}$$

L'ensemble des réalisations possibles est ainsi  $X(\Omega) = \mathbb{N}$ . La variable aléatoire réelle  $X$  est donc discrète.

## Exemples de variables aléatoires - 3

### Exemple de variable aléatoire réelle avec $X(\Omega)$ infini non dénombrable

On se donne l'expérience aléatoire suivante : on observe la durée de vie d'un composant électronique. Les résultats possibles sont les  $\omega_t :=$  "la durée de vie du composant est  $t$ ", avec  $t \in \mathbb{R}_+$ . L'espace fondamental est alors  $\Omega = \{\omega_t : t \geq 0\}$ . On se donne la variable aléatoire réelle  $X$  définie par

$$\begin{aligned} X &: \Omega \rightarrow \mathbb{R}_+ \\ \omega_t &\mapsto X(\omega_t) := t. \end{aligned}$$

L'ensemble des réalisations possibles est ainsi  $X(\Omega) = \mathbb{R}_+$ . La variable aléatoire réelle  $X$  est donc continue.

# Fonction d'une variable aléatoire réelle - 1

Soit  $f$  une fonction réelle de la variable réelle. On se donne une variable aléatoire réelle  $X$  de  $\Omega$  dans  $\mathbb{R}$ . On définit alors la variable aléatoire réelle  $f(X)$  par :

$$f(X)(\omega) := f [X(\omega)] .$$

## Fonction d'une variable aléatoire réelle - 2

Par exemple, avec  $f_p(x) := x^p$  :

$$\begin{aligned} f_p(X) = X^p &: \Omega \rightarrow \mathbb{R} \\ \omega &\mapsto X(\omega)^p, \end{aligned}$$

pour tout  $p \in \mathbb{N}^*$ .



## Fonction d'une variable aléatoire réelle - 2

Par exemple, avec  $f_p(x) := x^p$  :

$$\begin{aligned} f_p(X) = X^p &: \Omega \rightarrow \mathbb{R} \\ \omega &\mapsto X(\omega)^p, \end{aligned}$$

pour tout  $p \in \mathbb{N}^*$ . Cette variable aléatoire réelle est utilisée pour calculer le **moment d'ordre**  $p$  de la variable aléatoire réelle  $X$ .

# Opération sur deux variables aléatoires réelles

Soient deux variables aléatoires réelles  $X$  et  $Y$  définies sur un même espace fondamental  $\Omega$ . Soit  $h$  une fonction de  $\mathbb{R}^2$  dans  $\mathbb{R}$ . On définit la variable aléatoire réelle  $h(X, Y)$  :

$$\begin{aligned} h(X, Y) &: \Omega \rightarrow \mathbb{R} \\ \omega &\mapsto h[X(\omega), Y(\omega)] . \end{aligned}$$

# Opération sur deux variables aléatoires réelles

Soient deux variables aléatoires réelles  $X$  et  $Y$  définies sur un même espace fondamental  $\Omega$ . Soit  $h$  une fonction de  $\mathbb{R}^2$  dans  $\mathbb{R}$ . On définit la variable aléatoire réelle  $h(X, Y)$  :

$$\begin{aligned} h(X, Y) &: \Omega \rightarrow \mathbb{R} \\ \omega &\mapsto h[X(\omega), Y(\omega)] . \end{aligned}$$

On en déduit immédiatement que la somme de deux variables aléatoires réelles est une variable aléatoire réelle et de même avec le produit.

- 1 Motivations
- 2 Définition et Opérations
- 3 **Loi d'une variable aléatoire réelle**
  - Exemple introductif
  - Définition
  - Fonction de répartition
- 4 Indépendance des variables aléatoires réelles

# Exemple introductif - 1

## Exemple

Soit l'espace fondamental  $\Omega := \{\omega_1, \omega_2, \omega_3, \omega_4, \omega_5, \omega_6, \omega_7, \omega_8\}$  muni de la probabilité  $\mathbb{P}$  :

$\omega$	$\omega_1$	$\omega_2$	$\omega_3$	$\omega_4$	$\omega_5$	$\omega_6$	$\omega_7$	$\omega_8$
$\mathbb{P}(\{\omega\})$	0.1	0.05	0.1	0.1	0.15	0.1	0.15	0.25

# Exemple introductif - 1

## Exemple

Soit l'espace fondamental  $\Omega := \{\omega_1, \omega_2, \omega_3, \omega_4, \omega_5, \omega_6, \omega_7, \omega_8\}$  muni de la probabilité  $\mathbb{P}$  :

$\omega$	$\omega_1$	$\omega_2$	$\omega_3$	$\omega_4$	$\omega_5$	$\omega_6$	$\omega_7$	$\omega_8$
$\mathbb{P}(\{\omega\})$	0.1	0.05	0.1	0.1	0.15	0.1	0.15	0.25

On note notamment que  $\mathbb{P}$  n'est pas l'équiprobabilité.

## Exemple introductif - 2

On se donne maintenant la variable aléatoire réelle  $X$  de  $\Omega$  dans  $\mathbb{R}$  définie par

$\omega$	$\omega_1$	$\omega_2$	$\omega_3$	$\omega_4$	$\omega_5$	$\omega_6$	$\omega_7$	$\omega_8$
$X(\omega)$	2	4	1	2	5	4	5	3

## Exemple introductif - 2

On se donne maintenant la variable aléatoire réelle  $X$  de  $\Omega$  dans  $\mathbb{R}$  définie par

$\omega$	$\omega_1$	$\omega_2$	$\omega_3$	$\omega_4$	$\omega_5$	$\omega_6$	$\omega_7$	$\omega_8$
$X(\omega)$	2	4	1	2	5	4	5	3

L'ensemble des réalisations possibles de  $X$  est alors  
 $X(\Omega) = \{1, 2, 3, 4, 5\}$ .



## Exemple introductif - 3

Calculons maintenant la probabilité que  $X$  ait la réalisation 4, notée  $\mathbb{P}(X = 4)$ , c'est-à-dire la probabilité d'obtenir un résultat  $\omega$  tel que  $X(\omega) = 4$ . Par une simple observation, on a

$$\{X = 4\} = \{\omega : X(\omega) = 4\} = \{\omega_2, \omega_6\} .$$

## Exemple introductif - 3

Calculons maintenant la probabilité que  $X$  ait la réalisation 4, notée  $\mathbb{P}(X = 4)$ , c'est-à-dire la probabilité d'obtenir un résultat  $\omega$  tel que  $X(\omega) = 4$ . Par une simple observation, on a

$$\{X = 4\} = \{\omega : X(\omega) = 4\} = \{\omega_2, \omega_6\} .$$

Conséquemment, la probabilité est égale à

$$\mathbb{P}(X = 4) = \mathbb{P}(\{\omega_2, \omega_6\}) = \mathbb{P}(\{\omega_2\}) + \mathbb{P}(\{\omega_6\}) = 0.05 + 0.1 = 0.15 .$$

## Exemple introductif - 3

Calculons maintenant la probabilité que  $X$  ait la réalisation 4, notée  $\mathbb{P}(X = 4)$ , c'est-à-dire la probabilité d'obtenir un résultat  $\omega$  tel que  $X(\omega) = 4$ . Par une simple observation, on a

$$\{X = 4\} = \{\omega : X(\omega) = 4\} = \{\omega_2, \omega_6\} .$$

Conséquemment, la probabilité est égale à

$$\mathbb{P}(X = 4) = \mathbb{P}(\{\omega_2, \omega_6\}) = \mathbb{P}(\{\omega_2\}) + \mathbb{P}(\{\omega_6\}) = 0.05 + 0.1 = 0.15 .$$

De manière plus générale :

$k$	1	2	3	4	5
$\mathbb{P}(X = k)$	0.1	0.2	0.25	0.15	0.3

## Exemple introductif - 4

En posant  $\mathbb{P}_X(k) := \mathbb{P}(X = k)$ , on remarque :

$$\mathbb{P}_X(1) + \mathbb{P}_X(2) + \mathbb{P}_X(3) + \mathbb{P}_X(4) + \mathbb{P}_X(5) = 1.$$

## Exemple introductif - 5

Ainsi, la fonction  $\mathbb{P}_X$  de  $X(\Omega) = \{1, 2, 3, 4, 5\}$  dans  $[0; 1]$  peut être étendue en une application additive sur  $2^{X(\Omega)}$  qui vérifie  $\mathbb{P}_X(X(\Omega)) = 1$ , c'est-à-dire en une probabilité sur  $X(\Omega)$ . On continue de la noter  $\mathbb{P}_X$ . Cette probabilité est appelée la loi de probabilité de  $X$ . Notons qu'on peut la caractériser simplement à l'aide d'un tableau car l'ensemble des réalisations possibles est fini.

## Exemple introductif - 5

Ainsi, la fonction  $\mathbb{P}_X$  de  $X(\Omega) = \{1, 2, 3, 4, 5\}$  dans  $[0; 1]$  peut être étendue en une application additive sur  $2^{X(\Omega)}$  qui vérifie  $\mathbb{P}_X(X(\Omega)) = 1$ , c'est-à-dire en une probabilité sur  $X(\Omega)$ . On continue de la noter  $\mathbb{P}_X$ . Cette probabilité est appelée la loi de probabilité de  $X$ . Notons qu'on peut la caractériser simplement à l'aide d'un tableau car l'ensemble des réalisations possibles est fini.

On peut aussi utiliser la notation  $\mathbb{P}X^{-1}$  car

$$\mathbb{P}_X(A) = \mathbb{P}(X \in A) = \mathbb{P}(\{\omega \in \Omega : X(\omega) \in A\}) = \mathbb{P}(X^{-1}(A)) .$$

## Exemple introductif - 6

### Notation

Avec une écriture de type distribution, on a

$$\mathbb{P}_X = 0.1\delta_1 + 0.2\delta_2 + 0.25\delta_3 + 0.15\delta_4 + 0.3\delta_5 .$$

## Exemple introductif - 6

### Notation

Avec une écriture de type distribution, on a

$$\mathbb{P}_X = 0.1\delta_1 + 0.2\delta_2 + 0.25\delta_3 + 0.15\delta_4 + 0.3\delta_5 .$$

### Traduction

La notation avec les distributions de Dirac signifie ici qu'il y a une masse (une probabilité) 0.1 en 1, une masse de 0.2 en 2, une masse de 0.25 en 3, une masse de 0.15 en 4 et une masse de 0.3 en 5.



# Définition

De façon générale, soit  $X$  une variable aléatoire réelle de  $\Omega$  dans  $\mathbb{R}$ . Soit  $I$  une partie de  $\mathbb{R}$ . La probabilité que  $X$  ait une réalisation dans  $I$ , notée  $\mathbb{P}(X \in I)$ , est la probabilité d'obtenir un résultat  $\omega \in \Omega$  tel que  $X(\omega) \in I$  :

$$\mathbb{P}_X(I) := \mathbb{P}(X \in I) = \mathbb{P}(\{\omega : X(\omega) \in I\}) .$$

# Définition

De façon générale, soit  $X$  une variable aléatoire réelle de  $\Omega$  dans  $\mathbb{R}$ . Soit  $I$  une partie de  $\mathbb{R}$ . La probabilité que  $X$  ait une réalisation dans  $I$ , notée  $\mathbb{P}(X \in I)$ , est la probabilité d'obtenir un résultat  $\omega \in \Omega$  tel que  $X(\omega) \in I$  :

$$\mathbb{P}_X(I) := \mathbb{P}(X \in I) = \mathbb{P}(\{\omega : X(\omega) \in I\}) .$$

## Définition

La loi de probabilité de la variable aléatoire réelle  $X$  est l'application  $\mathbb{P}_X$  aussi notée  $\mathbb{P}X^{-1}$  qui, à toute partie  $I$  de  $\mathbb{R}$ , fait correspondre la probabilité que  $X$  ait une réalisation dans  $I$ ,  $\mathbb{P}(\{\omega : X(\omega) \in I\})$  notée  $\mathbb{P}(X \in I)$ .

## Définition

De façon générale, soit  $X$  une variable aléatoire réelle de  $\Omega$  dans  $\mathbb{R}$ . Soit  $I$  une partie de  $\mathbb{R}$ . La probabilité que  $X$  ait une réalisation dans  $I$ , notée  $\mathbb{P}(X \in I)$ , est la probabilité d'obtenir un résultat  $\omega \in \Omega$  tel que  $X(\omega) \in I$  :

$$\mathbb{P}_X(I) := \mathbb{P}(X \in I) = \mathbb{P}(\{\omega : X(\omega) \in I\}) .$$

### Définition

La loi de probabilité de la variable aléatoire réelle  $X$  est l'application  $\mathbb{P}_X$  aussi notée  $\mathbb{P}X^{-1}$  qui, à toute partie  $I$  de  $\mathbb{R}$ , fait correspondre la probabilité que  $X$  ait une réalisation dans  $I$ ,  $\mathbb{P}(\{\omega : X(\omega) \in I\})$  notée  $\mathbb{P}(X \in I)$ .

C'est l'image réciproque par l'application  $X$  de la probabilité  $\mathbb{P}$ .

# Fonction de répartition - 1

La fonction de répartition est un autre moyen de caractériser la loi de probabilité d'une variable aléatoire réelle. En effet, pour connaître la probabilité que  $X$  ait une réalisation dans une partie (borélienne) de  $\mathbb{R}$ , il suffit de connaître  $\mathbb{P}(X \leq x)$  pour tout  $x \in \mathbb{R}$ .

# Fonction de répartition - 1

La fonction de répartition est un autre moyen de caractériser la loi de probabilité d'une variable aléatoire réelle. En effet, pour connaître la probabilité que  $X$  ait une réalisation dans une partie (borélienne) de  $\mathbb{R}$ , il suffit de connaître  $\mathbb{P}(X \leq x)$  pour tout  $x \in \mathbb{R}$ .

Donnons une justification succincte de ce fait. On peut montrer que la tribu des boréliens (la tribu raisonnable que l'on considère) est engendrée par la classe des intervalles semi-ouverts  $] - \infty; x]$  où  $x$  parcourt l'ensemble des réels. Ainsi, l'on peut caractériser la probabilité de tout borélien si l'on connaît la probabilité de tous ces intervalles semi-ouverts.

# Fonction de répartition - 1

La fonction de répartition est un autre moyen de caractériser la loi de probabilité d'une variable aléatoire réelle. En effet, pour connaître la probabilité que  $X$  ait une réalisation dans une partie (borélienne) de  $\mathbb{R}$ , il suffit de connaître  $\mathbb{P}(X \leq x)$  pour tout  $x \in \mathbb{R}$ .

Donnons une justification succincte de ce fait. On peut montrer que la tribu des boréliens (la tribu raisonnable que l'on considère) est engendrée par la classe des intervalles semi-ouverts  $] - \infty; x]$  où  $x$  parcourt l'ensemble des réels. Ainsi, l'on peut caractériser la probabilité de tout borélien si l'on connaît la probabilité de tous ces intervalles semi-ouverts.

L'avantage de la fonction de répartition est qu'il s'agit d'une fonction vérifiant de bonnes propriétés (que l'on voit subséquentement).

## Fonction de répartition - 2

### Définition

La fonction de répartition d'une variable aléatoire réelle  $X$  est la fonction réelle d'une variable réelle notée  $F_X$  (parfois  $F$  s'il n'y a pas d'ambiguïté) telle que

$$F_X(t) := \mathbb{P}_X (]-\infty; t]) = \mathbb{P} (X \leq t) = \mathbb{P} (\{\omega : X(\omega) \leq t\}) .$$

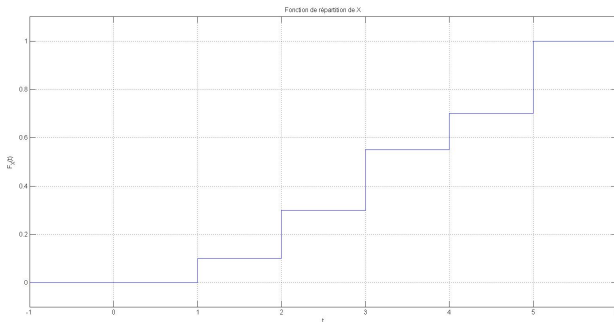
## Fonction de répartition - 3

Représentation graphique de la fonction de répartition  $F_X$  de l'exemple introductif :



# Fonction de répartition - 3

Représentation graphique de la fonction de répartition  $F_X$  de l'exemple introductif :



# Fonction de répartition - 4

## Remarque

La dérivée (au sens des distributions) de  $F_X$  est

$$0.1\delta_1 + 0.2\delta_2 + 0.25\delta_3 + 0.15\delta_4 + 0.3\delta_5 ,$$

# Fonction de répartition - 4

## Remarque

La dérivée (au sens des distributions) de  $F_X$  est

$$0.1\delta_1 + 0.2\delta_2 + 0.25\delta_3 + 0.15\delta_4 + 0.3\delta_5 ,$$

d'après la formule des sauts.

# Propriétés de la fonction de répartition - 1

## Bornitude

Pour tout  $t \in \mathbb{R}$ , on a  $0 \leq F_X(t) \leq 1$ . De plus,

$$F_X(-\infty) := \lim_{t \rightarrow -\infty} F_X(t) = 0 \text{ et } F_X(+\infty) := \lim_{t \rightarrow +\infty} F_X(t) = 1.$$

# Propriétés de la fonction de répartition - 1

## Bornitude

Pour tout  $t \in \mathbb{R}$ , on a  $0 \leq F_X(t) \leq 1$ . De plus,  
 $F_X(-\infty) := \lim_{t \rightarrow -\infty} F_X(t) = 0$  et  $F_X(+\infty) := \lim_{t \rightarrow +\infty} F_X(t) = 1$ .

## Remarque

Pour tout  $t \in \mathbb{R}$ , on dispose de l'expression suivante de la probabilité de  $]t; +\infty[$  :

$$\mathbb{P}(X > t) = 1 - F_X(t).$$

## Propriétés de la fonction de répartition - 2

Il est essentiel de faire attention à la manipulation des relations d'ordre. En effet, comme la fonction de répartition n'est pas nécessairement continue, il faut bien différencier  $\mathbb{P}(X < t)$  et  $\mathbb{P}(X \leq t)$ .

## Propriétés de la fonction de répartition - 2

Il est essentiel de faire attention à la manipulation des relations d'ordre. En effet, comme la fonction de répartition n'est pas nécessairement continue, il faut bien différencier  $\mathbb{P}(X < t)$  et  $\mathbb{P}(X \leq t)$ .

### Proposition

Pour tous les réels  $t_1$  et  $t_2$  avec  $t_2 > t_1$ , l'égalité suivante est vraie :

$$\mathbb{P}(t_1 < X \leq t_2) = F_X(t_2) - F_X(t_1).$$

## Propriétés de la fonction de répartition - 2

Il est essentiel de faire attention à la manipulation des relations d'ordre. En effet, comme la fonction de répartition n'est pas nécessairement continue, il faut bien différencier  $\mathbb{P}(X < t)$  et  $\mathbb{P}(X \leq t)$ .

### Proposition

Pour tous les réels  $t_1$  et  $t_2$  avec  $t_2 > t_1$ , l'égalité suivante est vraie :

$$\mathbb{P}(t_1 < X \leq t_2) = F_X(t_2) - F_X(t_1).$$

### ATTENTION

Il faut ici considérer une probabilité de la forme  $\mathbb{P}(a < X \leq b)$ . En effet, la formule ne serait alors pas vraie pour peu que  $F_X$  présente une discontinuité en  $a$  ou en  $b$ .



# Propriétés de la fonction de répartition - 3

## Proposition

La fonction  $F_X$  est croissante.

## Propriétés de la fonction de répartition - 3

### Proposition

La fonction  $F_X$  est croissante.

### Remarque

La fonction  $F_X$  n'est pas nécessairement strictement croissante. Par exemple, la fonction  $F_X$  de l'exemple introductif est constante par morceaux.

# Propriétés de la fonction de répartition - 4

## Proposition

La fonction  $F_X$  est càdlàg (continue à droite et limitée à gauche).

En d'autres termes, pour tout  $t \in \mathbb{R}$ ,  $\lim_{s \rightarrow t^-} F_X(s)$  existe et

$$\lim_{s \rightarrow t^+} F_X(s) = F_X(t).$$

# Propriétés de la fonction de répartition - 4

## Proposition

La fonction  $F_X$  est càdlàg (continue à droite et limitée à gauche).

En d'autres termes, pour tout  $t \in \mathbb{R}$ ,  $\lim_{s \rightarrow t^-} F_X(s)$  existe et

$$\lim_{s \rightarrow t^+} F_X(s) = F_X(t).$$

## Notation

La limite à gauche de  $F$  en  $t$ , à savoir  $\lim_{s \rightarrow t^-} F_X(s)$  est notée  $F_X(t^-)$ .

# Correspondance

## Théorème

Soit une fonction  $F$  croissante et càdlàg de  $\mathbb{R}$  dans  $[0; 1]$  telle que  $F(-\infty) = 0$  et  $F(+\infty) = 1$ . Alors, il existe un espace fondamental  $\Omega$ , muni d'une probabilité  $\mathbb{P}$  et une variable aléatoire réelle  $X$  de  $\Omega$  dans  $\mathbb{R}$  telle que  $F$  est la fonction de répartition de la variable aléatoire réelle  $X$ .

# Correspondance

## Théorème

Soit une fonction  $F$  croissante et càdlàg de  $\mathbb{R}$  dans  $[0; 1]$  telle que  $F(-\infty) = 0$  et  $F(+\infty) = 1$ . Alors, il existe un espace fondamental  $\Omega$ , muni d'une probabilité  $\mathbb{P}$  et une variable aléatoire réelle  $X$  de  $\Omega$  dans  $\mathbb{R}$  telle que  $F$  est la fonction de répartition de la variable aléatoire réelle  $X$ .

Ainsi, à l'étude des lois de probabilité des variables aléatoires réelles, on peut lui substituer l'étude des fonctions croissantes et càdlàg à valeurs dans  $[0; 1]$  qui tendent vers 0 en  $-\infty$  et vers 1 en  $+\infty$ .

- 1 Motivations
- 2 Définition et Opérations
- 3 Loi d'une variable aléatoire réelle
- 4 Indépendance des variables aléatoires réelles

# Définition de l'indépendance

## Définition

Soient  $n$  variables aléatoires réelles  $X_1, \dots, X_n$  définies sur un même espace fondamental  $\Omega$  muni d'une probabilité  $\mathbb{P}$ . On dit que  $X_1, \dots, X_n$  sont mutuellement indépendantes si pour toute partie  $S_1, \dots, S_n$  de  $\mathbb{R}$ , les évènements  $\{X_1 \in S_1\}, \dots, \{X_n \in S_n\}$  sont mutuellement indépendants. En d'autres termes :

$$\mathbb{P}(X_1 \in S_1, \dots, X_n \in S_n) = \mathbb{P}(X_1 \in S_1) \times \dots \times \mathbb{P}(X_n \in S_n) .$$



## Exemple - 1

### Exemple

On jette deux dés à six faces, un rouge et un bleu. Soient  $X_1$  la variable aléatoire réelle qui a pour réalisation la face obtenue du dé rouge et  $X_2$  la variable aléatoire réelle qui a pour réalisation la face obtenue du dé bleu. On a ici  $\Omega = \{(i, j) : i \in \llbracket 1; 6 \rrbracket, j \in \llbracket 1; 6 \rrbracket\}$ . Et,  $X_1(\Omega) = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$  et  $X_2(\Omega) = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$ . Alors les deux variables aléatoires réelles  $X_1$  et  $X_2$  sont indépendantes.

## Exemple - 2

### Exemple

Soit une population de  $N$  composants électroniques. Soit l'expérience aléatoire  $e$  qui consiste à tirer au hasard (avec remise)  $n$  individus de la population. Comme le tirage est avec remise, les  $n$  tirages au hasard d'un individu sont des expériences aléatoires mutuellement indépendantes. Pour  $1 \leq i \leq n$ , soit  $X_i$  la variable aléatoire réelle qui a pour réalisation l'impédance du  $i$ -ème composant tiré. Alors les  $n$  variables aléatoires réelles  $X_1, \dots, X_n$  sont mutuellement indépendantes.

# Contre-exemple

## Contre-exemple

Soit une population de  $N$  hommes adultes vivant en France. Soit l'expérience aléatoire  $e$  qui consiste à tirer au hasard un individu de la population.

## Contre-exemple

Soit une population de  $N$  hommes adultes vivant en France. Soit l'expérience aléatoire  $e$  qui consiste à tirer au hasard un individu de la population.

Soit  $X$  la variable aléatoire réelle qui a pour réalisation la taille de l'individu tiré, en centimètres. Soit  $Y$  la variable aléatoire réelle qui a pour réalisation le poids de l'individu tiré, en kilos. On devine aisément :

$$\mathbb{P}(Y \geq 90 \mid X \leq 150) \neq \mathbb{P}(Y \geq 90 \mid X \geq 200) .$$

Ainsi, les variables aléatoires réelles  $X$  et  $Y$  ne sont pas indépendantes.

## Contre-exemple

Soit une population de  $N$  hommes adultes vivant en France. Soit l'expérience aléatoire  $e$  qui consiste à tirer au hasard un individu de la population.

Soit  $X$  la variable aléatoire réelle qui a pour réalisation la taille de l'individu tiré, en centimètres. Soit  $Y$  la variable aléatoire réelle qui a pour réalisation le poids de l'individu tiré, en kilos. On devine aisément :

$$\mathbb{P}(Y \geq 90 \mid X \leq 150) \neq \mathbb{P}(Y \geq 90 \mid X \geq 200) .$$

Ainsi, les variables aléatoires réelles  $X$  et  $Y$  ne sont pas indépendantes.

Évidemment, il est important de ne pas se contenter de l'intuition et de faire des statistiques rigoureuses pour établir la véracité de cette assertion.

# Propriétés

## Proposition

Soient  $n$  variables aléatoires réelles  $X_1, \dots, X_n$  définies sur un même espace fondamental  $\Omega$ . On suppose que les variables aléatoires réelles sont mutuellement indépendantes. Soient  $n$  fonctions  $f_1, \dots, f_n$ . Alors, les  $n$  variables aléatoires réelles  $f_1(X_1), \dots, f_n(X_n)$  sont mutuellement indépendantes.

# Propriétés

## Proposition

Soient  $n$  variables aléatoires réelles  $X_1, \dots, X_n$  définies sur un même espace fondamental  $\Omega$ . On suppose que les variables aléatoires réelles sont mutuellement indépendantes. Soient  $n$  fonctions  $f_1, \dots, f_n$ . Alors, les  $n$  variables aléatoires réelles  $f_1(X_1), \dots, f_n(X_n)$  sont mutuellement indépendantes.

## Exemple

Soient  $X_1, X_2, X_3$  et  $X_4$  quatre variables aléatoires réelles mutuellement indépendantes. Alors, les variables aléatoires réelles  $X_1^2, |X_2|, \log |X_3|$  et  $e^{X_4}$  sont mutuellement indépendantes.