

Probabilités

INFO1 - Semaines 15 à 24

Guillaume CONNAN

IUT de Nantes - Dpt d'informatique

Dernière mise à jour : 16 avril 2013

Sommaire

- 1 Avant la formalisation
- 2 Espace probabilisable - Espace probabilisé
- 3 Probabilités conditionnelles
 - Un exemple pour comprendre
 - Définition
 - Formules des probabilités totales : le retour
 - Arbre
 - Formule de BAYES
 - Indépendance
- 4 Variables aléatoires réelles finies
 - Définition
 - Loi de probabilité
- Variables aléatoires indépendantes
- Fonctions de répartition
- Espérance mathématique
- Variance
- Linéarité de l'espérance
- Théorème de König-Huygens
- V.a.r. centrée réduite
- 5 Quelques lois discrètes classiques
 - Loi uniforme (discrète)
 - Loi de Bernoulli
 - Loi binomiale
 - Loi de Pascal
 - Loi de Poisson

Sommaire

1 Avant la formalisation

2 Espace probabilisable - Espace probabilisé

3 Probabilités conditionnelles

- Un exemple pour comprendre
- Définition
- Formules des probabilités totales : le retour
- Arbre
- Formule de BAYES
- Indépendance

4 Variables aléatoires réelles finies

- Définition
- Loi de probabilité

● Variables aléatoires indépendantes

- Fonctions de répartition
- Espérance mathématique
- Variance
- Linéarité de l'espérance
- Théorème de König-Huygens
- V.a.r. centrée réduite

5 Quelques lois discrètes classiques

- Loi uniforme (discrète)
- Loi de Bernoulli
- Loi binomiale
- Loi de Pascal
- Loi de Poisson

- expérience aléatoire
- univers
- évènement élémentaire
- évènement certain
- évènement impossible
- tribu
- mesurer a priori
- isomorphisme

- expérience aléatoire
- univers
- évènement élémentaire
- évènement certain
- évènement impossible
- tribu
- mesurer a priori
- isomorphisme

- expérience aléatoire
- univers
- évènement élémentaire
- évènement certain
- évènement impossible
- tribu
- mesurer a priori
- isomorphisme

- expérience aléatoire
- univers
- évènement élémentaire
- évènement certain
- évènement impossible
- tribu
- mesurer a priori
- isomorphisme

- expérience aléatoire
- univers
- évènement élémentaire
- évènement certain
- évènement impossible
- tribu
- mesurer a priori
- isomorphisme

- expérience aléatoire
- univers
- évènement élémentaire
- évènement certain
- évènement impossible
- tribu
- mesurer a priori
- isomorphisme

- expérience aléatoire
- univers
- évènement élémentaire
- évènement certain
- évènement impossible
- tribu
- mesurer a priori
- isomorphisme

- expérience aléatoire
- univers
- évènement élémentaire
- évènement certain
- évènement impossible
- tribu
- mesurer a priori
- isomorphisme

Sommaire

1 Avant la formalisation

2 Espace probabilisable - Espace probabilisé

3 Probabilités conditionnelles

- Un exemple pour comprendre
- Définition
- Formules des probabilités totales : le retour
- Arbre
- Formule de BAYES
- Indépendance

4 Variables aléatoires réelles finies

- Définition
- Loi de probabilité

● Variables aléatoires indépendantes

● Fonctions de répartition

● Espérance mathématique

● Variance

● Linéarité de l'espérance

● Théorème de König-Huygens

● V.a.r. centrée réduite

5 Quelques lois discrètes classiques

● Loi uniforme (discrète)

● Loi de Bernoulli

● Loi binomiale

● Loi de Pascal

● Loi de Poisson

Définition 1 (Tribu)

Une tribu \mathcal{T}_Ω définie sur un univers Ω est une partie de $\mathcal{P}(\Omega)$ qui vérifie :

- ① $\Omega \in \mathcal{T}_\Omega$;
- ② $A \in \mathcal{T}_\Omega \Rightarrow \complement_\Omega A \in \mathcal{T}_\Omega$;
- ③ $\forall I \subseteq \mathbb{N}, (A_i)_{i \in I} \in \mathcal{T}_\Omega \Rightarrow \bigcup_{i \in I} A_i \in \mathcal{T}_\Omega$.

Définition 1 (Tribu)

Une tribu \mathcal{T}_Ω définie sur un univers Ω est une partie de $\mathcal{P}(\Omega)$ qui vérifie :

- ① $\Omega \in \mathcal{T}_\Omega$;
- ② $A \in \mathcal{T}_\Omega \Rightarrow \complement_\Omega A \in \mathcal{T}_\Omega$;
- ③ $\forall I \subseteq \mathbb{N}, (A_i)_{i \in I} \in \mathcal{T}_\Omega^{||} \Rightarrow \bigcup_{i \in I} A_i \in \mathcal{T}_\Omega$.

Définition 1 (Tribu)

Une tribu \mathcal{T}_Ω définie sur un univers Ω est une partie de $\mathcal{P}(\Omega)$ qui vérifie :

- 1 $\Omega \in \mathcal{T}_\Omega$;
- 2 $A \in \mathcal{T}_\Omega \implies \complement_\Omega A \in \mathcal{T}_\Omega$;
- 3 $\forall I \subseteq \mathbb{N}, (A_i)_{i \in I} \in \mathcal{T}_\Omega^{\text{II}} \implies \bigcup_{i \in I} A_i \in \mathcal{T}_\Omega$.

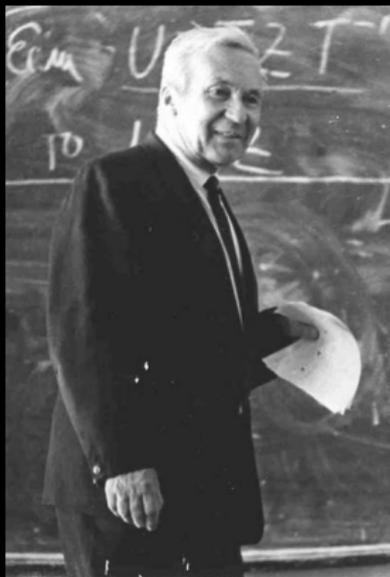
Définition 1 (Tribu)

Une tribu \mathcal{T}_Ω définie sur un univers Ω est une partie de $\mathcal{P}(\Omega)$ qui vérifie :

- 1 $\Omega \in \mathcal{T}_\Omega$;
- 2 $A \in \mathcal{T}_\Omega \implies \complement_\Omega A \in \mathcal{T}_\Omega$;
- 3 $\forall I \subseteq \mathbb{N}, (A_i)_{i \in I} \in \mathcal{T}_\Omega^{\uparrow I} \implies \bigcup_{i \in I} A_i \in \mathcal{T}_\Omega$.

Définition 2 (Espace probabilisable)

Soit \mathcal{T}_Ω une tribu définie sur l'univers Ω . On dit que $(\Omega, \mathcal{T}_\Omega)$ est un espace probabilisable (ou espace d'évènements). Les éléments de la tribu sont appelés évènements.



Андрей Николаевич
КОЛМОГОРОВ
(1903 - 1987)

Définition 3 (Axiomes de КОЛМОГОРОВ)

Soit (Ω, \mathcal{T}) un espace probabilisable. On appelle **mesure de probabilité** (ou probabilité tout court) une application \mathbb{P} définie sur \mathcal{T} vérifiant :

- ① $\forall A \in \mathcal{T}, \mathbb{P}(A) \in [0, 1]$;
- ② $\mathbb{P}(\Omega) = 1$;
- ③ $\forall (A, B) \in \mathcal{T} \times \mathcal{T}, A \cap B = \emptyset \implies \mathbb{P}(A \cup B) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B)$

On dit alors que $(\Omega, \mathcal{T}, \mathbb{P})$ est un **espace probabilisé**.

Définition 3 (Axiomes de КОЛМОГОРОВ)

Soit (Ω, \mathcal{T}) un espace probabilisable. On appelle **mesure de probabilité** (ou probabilité tout court) une application \mathbb{P} définie sur \mathcal{T} vérifiant :

- ① $\forall A \in \mathcal{T}, \mathbb{P}(A) \in [0, 1]$;
- ② $\mathbb{P}(\Omega) = 1$;
- ③ $\forall (A, B) \in \mathcal{T} \times \mathcal{T}, A \cap B = \emptyset \implies \mathbb{P}(A \cup B) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B)$

On dit alors que $(\Omega, \mathcal{T}, \mathbb{P})$ est un **espace probabilisé**.

Définition 3 (Axiomes de КОЛМОГОРОВ)

Soit (Ω, \mathcal{T}) un espace probabilisable. On appelle **mesure de probabilité** (ou probabilité tout court) une application \mathbb{P} définie sur \mathcal{T} vérifiant :

- 1 $\forall A \in \mathcal{T}, \mathbb{P}(A) \in [0, 1]$;
- 2 $\mathbb{P}(\Omega) = 1$;
- 3 $\forall (A, B) \in \mathcal{T} \times \mathcal{T}, A \cap B = \emptyset \implies \mathbb{P}(A \cup B) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B)$

On dit alors que $(\Omega, \mathcal{T}, \mathbb{P})$ est un **espace probabilisé**.

Définition 3 (Axiomes de КОЛМОГОРОВ)

Soit (Ω, \mathcal{T}) un espace probabilisable. On appelle **mesure de probabilité** (ou probabilité tout court) une application \mathbb{P} définie sur \mathcal{T} vérifiant :

- ① $\forall A \in \mathcal{T}, \mathbb{P}(A) \in [0, 1]$;
- ② $\mathbb{P}(\Omega) = 1$;
- ③ $\forall (A, B) \in \mathcal{T} \times \mathcal{T}, A \cap B = \emptyset \implies \mathbb{P}(A \cup B) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B)$

On dit alors que $(\Omega, \mathcal{T}, \mathbb{P})$ est un **espace probabilisé**.

Équiprobabilité

Univers infini ?

Équiprobabilité

Univers infini ?



Théorème 4 (Principales propriétés)

Soit $(\Omega, \mathcal{T}, \mathbb{P})$ un espace probabilisé. La probabilité \mathbb{P} vérifie :

- ① $\mathbb{P}(\complement_{\Omega} A) = 1 - \mathbb{P}(A)$;
- ② $\mathbb{P}(\emptyset) = 0$;
- ③ $\forall (A, B) \in \mathcal{T} \times \mathcal{T}, A \subset B \implies \mathbb{P}(A) \leq \mathbb{P}(B)$;
- ④ $\forall (A, B) \in \mathcal{T} \times \mathcal{T}, \mathbb{P}(A \cup B) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B) - \mathbb{P}(A \cap B)$ (cas particulier de la formule du crible de Poincaré).

Théorème 4 (Principales propriétés)

Soit $(\Omega, \mathcal{T}, \mathbb{P})$ un espace probabilisé. La probabilité \mathbb{P} vérifie :

- 1 $\mathbb{P}(\complement_{\Omega} A) = 1 - \mathbb{P}(A)$;
- 2 $\mathbb{P}(\emptyset) = 0$;
- 3 $\forall (A, B) \in \mathcal{T} \times \mathcal{T}, A \subset B \implies \mathbb{P}(A) \leq \mathbb{P}(B)$;
- 4 $\forall (A, B) \in \mathcal{T} \times \mathcal{T}, \mathbb{P}(A \cup B) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B) - \mathbb{P}(A \cap B)$ (cas particulier de la formule du crible de Poincaré).

Théorème 4 (Principales propriétés)

Soit $(\Omega, \mathcal{T}, \mathbb{P})$ un espace probabilisé. La probabilité \mathbb{P} vérifie :

- 1 $\mathbb{P}(\complement_{\Omega} A) = 1 - \mathbb{P}(A)$;
- 2 $\mathbb{P}(\emptyset) = 0$;
- 3 $\forall (A, B) \in \mathcal{T} \times \mathcal{T}, A \subset B \implies \mathbb{P}(A) \leq \mathbb{P}(B)$;
- 4 $\forall (A, B) \in \mathcal{T} \times \mathcal{T}, \mathbb{P}(A \cup B) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B) - \mathbb{P}(A \cap B)$ (cas particulier de la formule du crible de Poincaré).

Théorème 4 (Principales propriétés)

Soit $(\Omega, \mathcal{T}, \mathbb{P})$ un espace probabilisé. La probabilité \mathbb{P} vérifie :

- 1 $\mathbb{P}(\mathbb{C}_{\Omega}A) = 1 - \mathbb{P}(A)$;
- 2 $\mathbb{P}(\emptyset) = 0$;
- 3 $\forall (A, B) \in \mathcal{T} \times \mathcal{T}, A \subset B \implies \mathbb{P}(A) \leq \mathbb{P}(B)$;
- 4 $\forall (A, B) \in \mathcal{T} \times \mathcal{T}, \mathbb{P}(A \cup B) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B) - \mathbb{P}(A \cap B)$ (cas particulier de la formule du crible de Poincaré).

Théorème 4 (Principales propriétés)

Soit $(\Omega, \mathcal{T}, \mathbb{P})$ un espace probabilisé. La probabilité \mathbb{P} vérifie :

- 1 $\mathbb{P}(\complement_{\Omega} A) = 1 - \mathbb{P}(A)$;
- 2 $\mathbb{P}(\emptyset) = 0$;
- 3 $\forall (A, B) \in \mathcal{T} \times \mathcal{T}, A \subset B \implies \mathbb{P}(A) \leq \mathbb{P}(B)$;
- 4 $\forall (A, B) \in \mathcal{T} \times \mathcal{T}, \mathbb{P}(A \cup B) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B) - \mathbb{P}(A \cap B)$ (cas particulier de la formule du crible de Poincaré).

Définition 5 (Système complet d'évènements)

Une famille A_1, A_2, \dots, A_n d'évènements non vides de \mathcal{T} forme un système complet d'évènements si, et seulement si :

- $\forall i \neq j, A_i \cap A_j = \emptyset$ (évènements incompatibles deux à deux) ;

- $\bigcup_{i=1}^n A_i = \Omega.$

On dit aussi que la famille (A_i) forme une partition de Ω .

Définition 5 (Système complet d'évènements)

Une famille A_1, A_2, \dots, A_n d'évènements non vides de \mathcal{T} forme un système complet d'évènements si, et seulement si :

- $\forall i \neq j, A_i \cap A_j = \emptyset$ (évènements incompatibles deux à deux) ;

- $\bigcup_{i=1}^n A_i = \Omega.$

On dit aussi que la famille (A_i) forme une partition de Ω .

Définition 5 (Système complet d'évènements)

Une famille A_1, A_2, \dots, A_n d'évènements non vides de \mathcal{T} forme un système complet d'évènements si, et seulement si :

- $\forall i \neq j, A_i \cap A_j = \emptyset$ (évènements incompatibles deux à deux) ;
- $\bigcup_{i=1}^n A_i = \Omega$.

On dit aussi que la famille (A_i) forme une **partition** de Ω .

Théorème 6 (Théorème des probabilités totales (version 1))

Soit $(A_i)_{1 \leq i \leq n}$ un système complet d'évènements, alors :

$$\forall E \in \mathcal{T}, \mathbb{P}(E) = \sum_{i=1}^n \mathbb{P}(E \cap A_i)$$

Sommaire

1 Avant la formalisation

2 Espace probabilisable - Espace probabilisé

3 **Probabilités conditionnelles**

- Un exemple pour comprendre
- Définition
- Formules des probabilités totales : le retour
- Arbre
- Formule de BAYES
- Indépendance

4 Variables aléatoires réelles finies

- Définition
- Loi de probabilité

● Variables aléatoires indépendantes

● Fonctions de répartition

● Espérance mathématique

● Variance

● Linéarité de l'espérance

● Théorème de König-Huygens

● V.a.r. centrée réduite

5 Quelques lois discrètes classiques

● Loi uniforme (discrète)

● Loi de Bernoulli

● Loi binomiale

● Loi de Pascal

● Loi de Poisson

Sommaire

- 1 Avant la formalisation
- 2 Espace probabilisable - Espace probabilisé
- 3 **Probabilités conditionnelles**
 - **Un exemple pour comprendre**
 - Définition
 - Formules des probabilités totales : le retour
 - Arbre
 - Formule de BAYES
 - Indépendance
- 4 Variables aléatoires réelles finies
 - Définition
 - Loi de probabilité
- Variables aléatoires indépendantes
- Fonctions de répartition
- Espérance mathématique
- Variance
- Linéarité de l'espérance
- Théorème de König-Huygens
- V.a.r. centrée réduite
- 5 Quelques lois discrètes classiques
 - Loi uniforme (discrète)
 - Loi de Bernoulli
 - Loi binomiale
 - Loi de Pascal
 - Loi de Poisson



Sommaire

1 Avant la formalisation

2 Espace probabilisable - Espace probabilisé

3 **Probabilités conditionnelles**

- Un exemple pour comprendre

- **Définition**

- Formules des probabilités totales : le retour

- Arbre

- Formule de BAYES

- Indépendance

4 Variables aléatoires réelles finies

- Définition

- Loi de probabilité

- Variables aléatoires indépendantes

- Fonctions de répartition

- Espérance mathématique

- Variance

- Linéarité de l'espérance

- Théorème de König-Huygens

- V.a.r. centrée réduite

5 Quelques lois discrètes classiques

- Loi uniforme (discrète)

- Loi de Bernoulli

- Loi binomiale

- Loi de Pascal

- Loi de Poisson

Définition 7 (Probabilité conditionnelle)

Soient A et B deux événements d'un espace probabilisé muni d'une probabilité \mathbb{P} , avec $\mathbb{P}(B) \neq 0$. La **probabilité de A sachant B** est définie par

$$\mathbb{P}_B(A) = \frac{\mathbb{P}(A \cap B)}{\mathbb{P}(B)}$$

Sommaire

1 Avant la formalisation

2 Espace probabilisable - Espace probabilisé

3 **Probabilités conditionnelles**

- Un exemple pour comprendre
- Définition
- **Formules des probabilités totales : le retour**

● Arbre

● Formule de BAYES

● Indépendance

4 Variables aléatoires réelles finies

● Définition

● Loi de probabilité

● Variables aléatoires indépendantes

● Fonctions de répartition

● Espérance mathématique

● Variance

● Linéarité de l'espérance

● Théorème de König-Huygens

● V.a.r. centrée réduite

5 Quelques lois discrètes classiques

● Loi uniforme (discrète)

● Loi de Bernoulli

● Loi binomiale

● Loi de Pascal

● Loi de Poisson

Théorème 8 (Probabilités totales (version 2))

Supposons donc qu'il existe une partition A_1, A_2, \dots, A_n de Ω , et soit $B \in \mathcal{T}_\Omega$.

$$\mathbb{P}(B) = \mathbb{P}(B \cap A_1) + \mathbb{P}(B \cap A_2) + \dots + \mathbb{P}(B \cap A_n)$$

Sommaire

- 1 Avant la formalisation
- 2 Espace probabilisable - Espace probabilisé
- 3 **Probabilités conditionnelles**
 - Un exemple pour comprendre
 - Définition
 - Formules des probabilités totales : le retour
 - **Arbre**
 - Formule de BAYES
 - Indépendance
- 4 Variables aléatoires réelles finies
 - Définition
 - Loi de probabilité
- Variables aléatoires indépendantes
- Fonctions de répartition
- Espérance mathématique
- Variance
- Linéarité de l'espérance
- Théorème de König-Huygens
- V.a.r. centrée réduite
- 5 Quelques lois discrètes classiques
 - Loi uniforme (discrète)
 - Loi de Bernoulli
 - Loi binomiale
 - Loi de Pascal
 - Loi de Poisson

Arbre

Sommaire

1 Avant la formalisation

2 Espace probabilisable - Espace probabilisé

3 **Probabilités conditionnelles**

- Un exemple pour comprendre
- Définition
- Formules des probabilités totales : le retour
- Arbre
- **Formule de BAYES**

4 Variables aléatoires réelles finies

- Définition
- Loi de probabilité

● Variables aléatoires indépendantes

● Fonctions de répartition

● Espérance mathématique

● Variance

● Linéarité de l'espérance

● Théorème de König-Huygens

● V.a.r. centrée réduite

5 Quelques lois discrètes classiques

● Loi uniforme (discrète)

● Loi de Bernoulli

● Loi binomiale

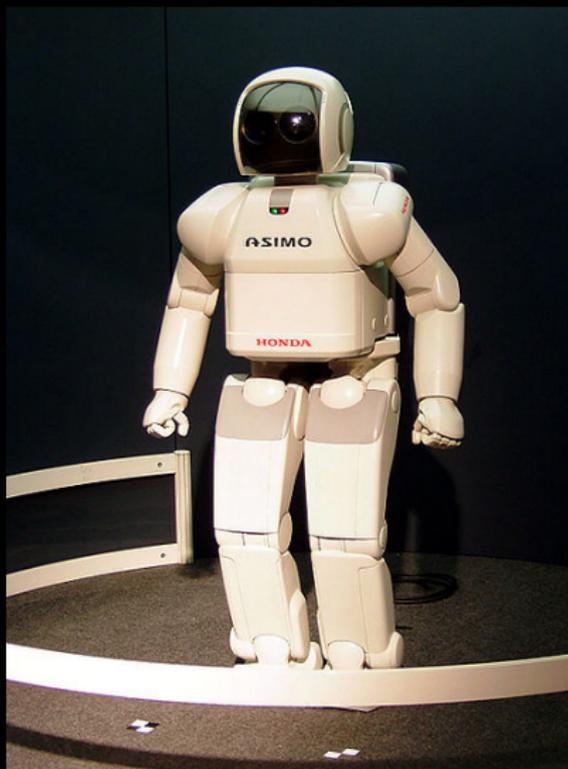
● Loi de Pascal

● Loi de Poisson



REV. T. BAYES

1702 - 1761



Théorème 9 (Formule de Bayes)

Soit $(\Omega, \mathcal{T}, \mathbb{P})$ un espace probabilisé et $(A_i)_{i \in I \subseteq \mathbb{N}}$ un système complet d'évènements.

$$\forall B \in \mathcal{T}, \quad \mathbb{P}_B(A_k) = \frac{\mathbb{P}_{A_k}(B) \times \mathbb{P}(A_k)}{\sum_{i \in I} \mathbb{P}_{A_i}(B) \times \mathbb{P}(A_i)}$$

Poids de témoignage

$$Ev(p) = \log_2 \frac{p}{(1-p)}$$

Exprimé en bits

$$Ev(p) = 10 \log_{10} \frac{p}{(1-p)}$$

Exprimé en dB



Sommaire

1 Avant la formalisation

2 Espace probabilisable - Espace probabilisé

3 **Probabilités conditionnelles**

- Un exemple pour comprendre
- Définition
- Formules des probabilités totales : le retour
- Arbre
- Formule de BAYES

● **Indépendance**

4 Variables aléatoires réelles finies

- Définition
- Loi de probabilité

● Variables aléatoires indépendantes

● Fonctions de répartition

● Espérance mathématique

● Variance

● Linéarité de l'espérance

● Théorème de König-Huygens

● V.a.r. centrée réduite

5 Quelques lois discrètes classiques

● Loi uniforme (discrète)

● Loi de Bernoulli

● Loi binomiale

● Loi de Pascal

● Loi de Poisson

Définition 10 (Évènements indépendants)

Les évènements A et B sont dits **indépendants** si $\mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(A) \times \mathbb{P}(B)$

Théorème 11 (Indépendance et probabilités conditionnelles)

Soient A et B deux évènements tels que $\mathbb{P}(B) \neq 0$. Les évènements A et B sont indépendants si et seulement si $\mathbb{P}_B(A) = \mathbb{P}(A)$

Théorème 12 (Indépendance mutuelle)

Soit $(A_i)_{i \in I \subseteq \mathbb{N}}$ une suite d'événements de \mathcal{T} .

- 1 On dit que ces événements sont *indépendants deux à deux* si, et seulement si :

$$\forall (i, j) \in I^2, i \neq j, \mathbb{P}(A_i \cap A_j) = \mathbb{P}(A_i) \times \mathbb{P}(A_j)$$

- 2 On dit que ces événements sont *mutuellement indépendants* si, et seulement si, pour toute partie J de I on a :

$$\mathbb{P}\left(\bigcap_{j \in J} A_j\right) = \prod_{j \in J} \mathbb{P}(A_j)$$

Théorème 12 (Indépendance mutuelle)

Soit $(A_i)_{i \in I \subseteq \mathbb{N}}$ une suite d'événements de \mathcal{T} .

- 1 On dit que ces événements sont **indépendants deux à deux** si, et seulement si :

$$\forall (i, j) \in I^2, i \neq j, \mathbb{P}(A_i \cap A_j) = \mathbb{P}(A_i) \times \mathbb{P}(A_j)$$

- 2 On dit que ces événements sont **mutuellement indépendants** si, et seulement si, pour toute partie J de I on a :

$$\mathbb{P}\left(\bigcap_{j \in J} A_j\right) = \prod_{j \in J} \mathbb{P}(A_j)$$

Théorème 12 (Indépendance mutuelle)

Soit $(A_i)_{i \in I \subseteq \mathbb{N}}$ une suite d'événements de \mathcal{T} .

- 1 On dit que ces événements sont **indépendants deux à deux** si, et seulement si :

$$\forall (i, j) \in I^2, i \neq j, \mathbb{P}(A_i \cap A_j) = \mathbb{P}(A_i) \times \mathbb{P}(A_j)$$

- 2 On dit que ces événements sont **mutuellement indépendants** si, et seulement si, pour toute partie J de I on a :

$$\mathbb{P}\left(\bigcap_{j \in J} A_j\right) = \prod_{j \in J} \mathbb{P}(A_j)$$

Exercice 1

L'expérience aléatoire est le lancer de deux dés parfaits. Soit A_1 l'évènement « le premier dé donne un résultat pair », A_2 l'évènement « le deuxième dé donne un résultat pair » et A_3 l'évènement « la somme des numéros tirés est paire ».

Les évènements sont-ils mutuellement indépendants ? Deux à deux indépendants ?

Sommaire

- 1 Avant la formalisation
- 2 Espace probabilisable - Espace probabilisé
- 3 Probabilités conditionnelles
 - Un exemple pour comprendre
 - Définition
 - Formules des probabilités totales : le retour
 - Arbre
 - Formule de BAYES
 - Indépendance
- 4 Variables aléatoires réelles finies
 - Définition
 - Loi de probabilité
- Variables aléatoires indépendantes
- Fonctions de répartition
- Espérance mathématique
- Variance
- Linéarité de l'espérance
- Théorème de König-Huygens
- V.a.r. centrée réduite
- 5 Quelques lois discrètes classiques
 - Loi uniforme (discrète)
 - Loi de Bernoulli
 - Loi binomiale
 - Loi de Pascal
 - Loi de Poisson

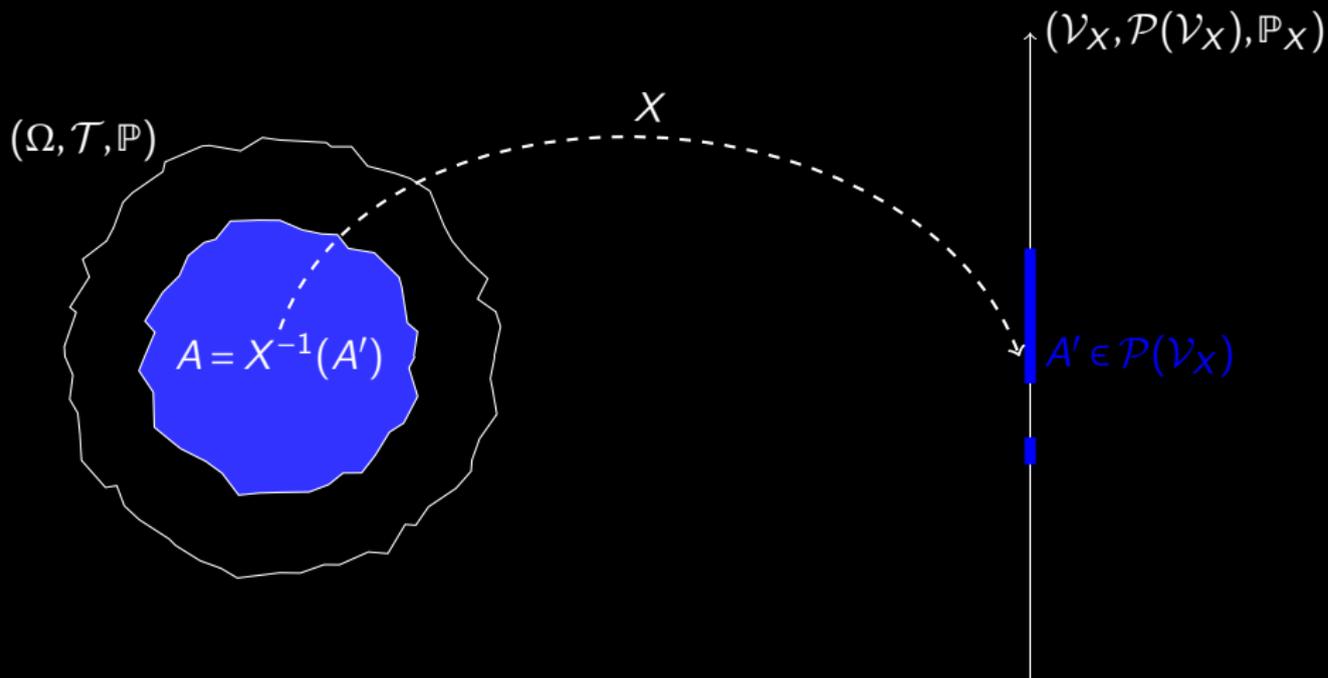
Sommaire

- 1 Avant la formalisation
- 2 Espace probabilisable - Espace probabilisé
- 3 Probabilités conditionnelles
 - Un exemple pour comprendre
 - Définition
 - Formules des probabilités totales : le retour
 - Arbre
 - Formule de BAYES
 - Indépendance
- 4 Variables aléatoires réelles finies
 - Définition
 - Loi de probabilité
- Variables aléatoires indépendantes
- Fonctions de répartition
- Espérance mathématique
- Variance
- Linéarité de l'espérance
- Théorème de König-Huygens
- V.a.r. centrée réduite
- 5 Quelques lois discrètes classiques
 - Loi uniforme (discrète)
 - Loi de Bernoulli
 - Loi binomiale
 - Loi de Pascal
 - Loi de Poisson

Définition 13 (Variable aléatoire réelle finie)

On appelle variable aléatoire réelle finie toute application de Ω dans \mathbb{R} vérifiant :

$$\forall I \subseteq \mathbb{R}, X^{-1}(I) \in \mathcal{T}$$



Sommaire

- 1 Avant la formalisation
- 2 Espace probabilisable - Espace probabilisé
- 3 Probabilités conditionnelles
 - Un exemple pour comprendre
 - Définition
 - Formules des probabilités totales : le retour
 - Arbre
 - Formule de BAYES
 - Indépendance
- 4 Variables aléatoires réelles finies
 - Définition
 - Loi de probabilité
- Variables aléatoires indépendantes
- Fonctions de répartition
- Espérance mathématique
- Variance
- Linéarité de l'espérance
- Théorème de König-Huygens
- V.a.r. centrée réduite
- 5 Quelques lois discrètes classiques
 - Loi uniforme (discrète)
 - Loi de Bernoulli
 - Loi binomiale
 - Loi de Pascal
 - Loi de Poisson

Définition 14 (Loi de probabilité d'une v.a.r.)

Soit X une variable aléatoire réelle sur Ω . On appelle **loi de probabilité** de X la fonction \mathbb{P}_X de \mathbb{R} dans $[0, 1]$ définie par

$$\mathbb{P}_X : x \mapsto \mathbb{P}(\{X = x\})$$

\mathbb{P}_X mesure de probabilité ?

Définition 14 (Loi de probabilité d'une v.a.r.)

Soit X une variable aléatoire réelle sur Ω . On appelle **loi de probabilité** de X la fonction \mathbb{P}_X de \mathbb{R} dans $[0, 1]$ définie par

$$\mathbb{P}_X : x \mapsto \mathbb{P}(\{X = x\})$$

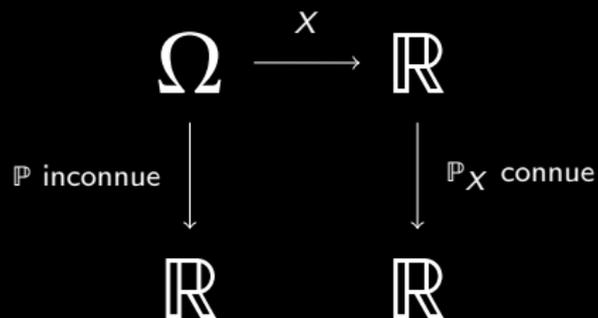
\mathbb{P}_X mesure de probabilité ?

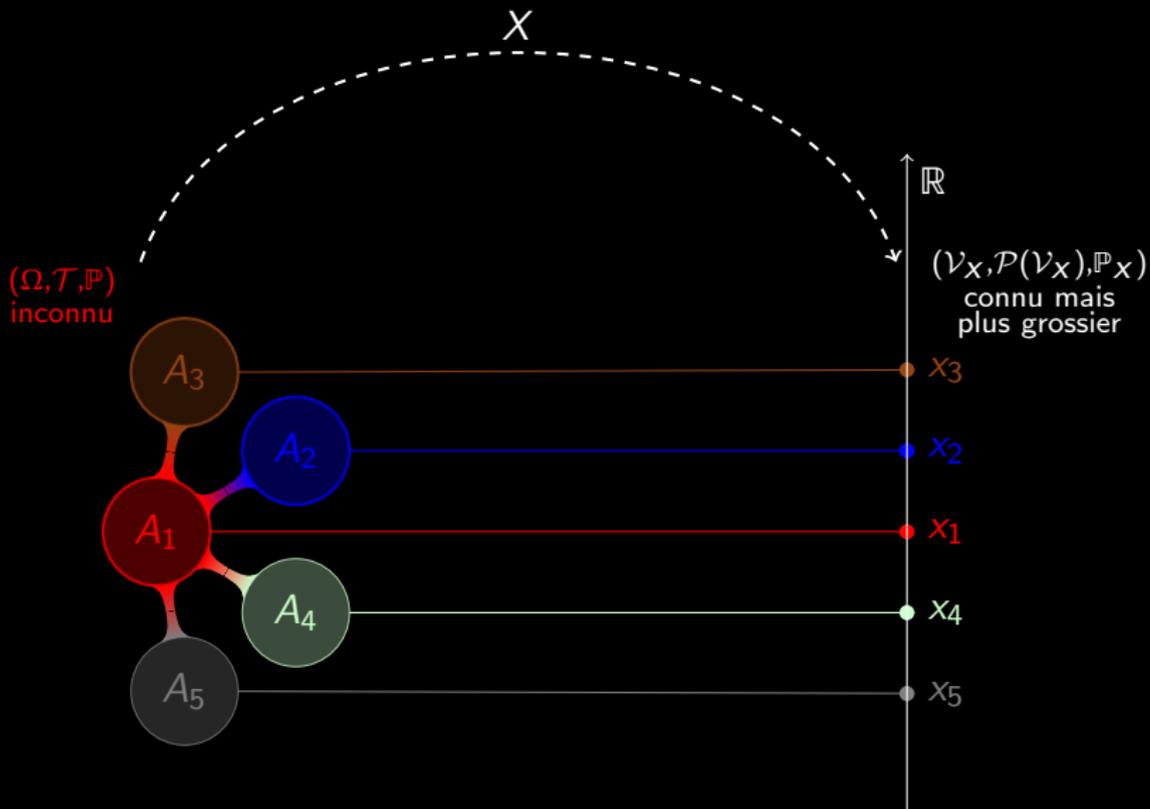
Définition 14 (Loi de probabilité d'une v.a.r.)

Soit X une variable aléatoire réelle sur Ω . On appelle **loi de probabilité** de X la fonction \mathbb{P}_X de \mathbb{R} dans $[0, 1]$ définie par

$$\mathbb{P}_X : x \mapsto \mathbb{P}(\{X = x\})$$

\mathbb{P}_X mesure de probabilité ?





Attention !

Deux v.a.r. peuvent avoir la même loi sans être égales ! On lance n fois une pièce non truquée. Considérez X le nombre de pile tombés et $n - X$ le nombre de face.

Sommaire

- 1 Avant la formalisation
- 2 Espace probabilisable - Espace probabilisé
- 3 Probabilités conditionnelles
 - Un exemple pour comprendre
 - Définition
 - Formules des probabilités totales : le retour
 - Arbre
 - Formule de BAYES
 - Indépendance
- 4 Variables aléatoires réelles finies
 - Définition
 - Loi de probabilité

- Variables aléatoires indépendantes
 - Fonctions de répartition
 - Espérance mathématique
 - Variance
 - Linéarité de l'espérance
 - Théorème de König-Huygens
 - V.a.r. centrée réduite
- 5 Quelques lois discrètes classiques
 - Loi uniforme (discrète)
 - Loi de Bernoulli
 - Loi binomiale
 - Loi de Pascal
 - Loi de Poisson

Définition 15 (Couple de variables indépendantes)

Les v.a.r. X et Y sont dites indépendantes si, et seulement si, pour toute partie $(A, B) \in \mathcal{V}_X \times \mathcal{V}_Y$,

$$\mathbb{P}(X \in A, Y \in B) = \mathbb{P}(X \in A) \cdot \mathbb{P}(Y \in B)$$

$$\mathbb{P}(X = x_i, Y = y_j)$$

$$\mathbb{P}(\{X = x_i\} \cap \{Y = y_j\}) = \mathbb{P}(X = x_i \text{ et } Y = y_j).$$

vecteur aléatoire $Z = (X, Y)$

$$\mathbb{P}(Z = (x_i, y_j)) = \mathbb{P}(X = x_i, Y = y_j)$$

$$\mathbb{P}(X = x_i, Y = y_j)$$

$$\mathbb{P}(\{X = x_i\} \cap \{Y = y_j\}) = \mathbb{P}(X = x_i \text{ et } Y = y_j).$$

vecteur aléatoire $Z = (X, Y)$

$$\mathbb{P}(Z = (x_i, y_j)) = \mathbb{P}(X = x_i, Y = y_j)$$

$$\mathbb{P}(X = x_i, Y = y_j)$$

$$\mathbb{P}(\{X = x_i\} \cap \{Y = y_j\}) = \mathbb{P}(X = x_i \text{ et } Y = y_j).$$

vecteur aléatoire $Z = (X, Y)$

$$\mathbb{P}(Z = (x_i, y_j)) = \mathbb{P}(X = x_i, Y = y_j)$$

$$\mathbb{P}(X = x_i, Y = y_j)$$

$$\mathbb{P}(\{X = x_i\} \cap \{Y = y_j\}) = \mathbb{P}(X = x_i \text{ et } Y = y_j).$$

vecteur aléatoire $Z = (X, Y)$

$$\mathbb{P}(Z = (x_i, y_j)) = \mathbb{P}(X = x_i, Y = y_j)$$

Définition 16 (Variables aléatoires mutuellement indépendantes)

Si $X_1, X_2, X_3, \dots, X_k$ sont k v.a. définies sur Ω , on dit qu'elles sont mutuellement indépendantes si, et seulement si, quels que soient les intervalles $I_1, I_2, I_3, \dots, I_k$ on a :

$$\mathbb{P}\left(\bigcap_{i=1}^k (X_i^{-1}(I_i))\right) = \prod_{i=1}^k \mathbb{P}(X_i^{-1}(I_i))$$

Sommaire

- 1 Avant la formalisation
- 2 Espace probabilisable - Espace probabilisé
- 3 Probabilités conditionnelles
 - Un exemple pour comprendre
 - Définition
 - Formules des probabilités totales : le retour
 - Arbre
 - Formule de BAYES
 - Indépendance
- 4 **Variables aléatoires réelles finies**
 - Définition
 - Loi de probabilité
- Variables aléatoires indépendantes
- **Fonctions de répartition**
 - Espérance mathématique
 - Variance
 - Linéarité de l'espérance
 - Théorème de König-Huygens
 - V.a.r. centrée réduite
- 5 Quelques lois discrètes classiques
 - Loi uniforme (discrète)
 - Loi de Bernoulli
 - Loi binomiale
 - Loi de Pascal
 - Loi de Poisson

Définition 17 (Fonction de répartition)

Soit X une v.a.r. On appelle fonction de répartition de X la fonction F de \mathbb{R} dans \mathbb{R} définie par :

$$F(x) = \mathbb{P}(\{X \leq x\})$$

On note souvent cette fonction F_X .

Théorème 18 (Propriétés de F_X)

- ① $\forall x \in \mathbb{R}, F_X(x) \in [0, 1]$
- ② F_X est croissante (sens large).
- ③ F_X est continue à droite en tout point.
- ④ $\lim_{x \rightarrow -\infty} F_X(x) = 0$
- ⑤ $\lim_{x \rightarrow +\infty} F_X(x) = 1$
- ⑥ $P(a < X \leq b) = F_X(b) - F_X(a)$
- ⑦ $F_X(a) = P(X \leq a) = 1 - P(X > a)$
- ⑧ $P(X = a) = \lim_{x \rightarrow a^-} F_X(x) - \lim_{x \rightarrow a^+} F_X(x) = F_X(a) - \lim_{x \rightarrow a^+} F_X(x)$. Par conséquent en tout point a où F_X est continue on a $P(X = a) = 0$.

Théorème 18 (Propriétés de F_X)

- ① $\forall x \in \mathbb{R}, F_X(x) \in [0, 1]$
- ② F_X est croissante (sens large).
- ③ F_X est continue à droite en tout point.
- ④ $\lim_{x \rightarrow -\infty} F_X(x) = 0$
- ⑤ $\lim_{x \rightarrow +\infty} F_X(x) = 1$
- ⑥ $P(a < X \leq b) = F_X(b) - F_X(a)$
- ⑦ $F_X(a) = P(X \leq a) = 1 - P(X > a)$
- ⑧ $P(X = a) = \lim_{x \rightarrow a^-} F_X(x) - \lim_{x \rightarrow a^+} F_X(x) = F_X(a) - \lim_{x \rightarrow a^+} F_X(x)$. Par conséquent en tout point a où F_X est continue on a $P(X = a) = 0$.

Théorème 18 (Propriétés de F_X)

- ① $\forall x \in \mathbb{R}, F_X(x) \in [0, 1]$
- ② F_X est croissante (sens large).
- ③ F_X est continue à droite en tout point.
- ④ $\lim_{x \rightarrow -\infty} F_X(x) = 0$
- ⑤ $\lim_{x \rightarrow +\infty} F_X(x) = 1$
- ⑥ $P(a < X \leq b) = F_X(b) - F_X(a)$
- ⑦ $F_X(a) = P(X \leq a) = 1 - P(X > a)$
- ⑧ $P(X = a) = \lim_{x \rightarrow a^-} F_X(x) - \lim_{x \rightarrow a^+} F_X(x) = F_X(a) - \lim_{x \rightarrow a^+} F_X(x)$. Par conséquent en tout point a où F_X est continue on a $P(X = a) = 0$.

Théorème 18 (Propriétés de F_X)

- ① $\forall x \in \mathbb{R}, F_X(x) \in [0, 1]$
- ② F_X est croissante (sens large).
- ③ F_X est continue à droite en tout point.
- ④ $\lim_{x \rightarrow -\infty} F_X(x) = 0$
- ⑤ $\lim_{x \rightarrow +\infty} F_X(x) = 1$
- ⑥ $\mathbb{P}(\{a < X \leq b\}) = F_X(b) - F_X(a)$
- ⑦ $F_X(a) = \mathbb{P}(X \leq a) = 1 - \mathbb{P}(X > a)$
- ⑧ $\mathbb{P}(X = a) = \lim_{x \rightarrow a^-} F_X(x) - \lim_{x \rightarrow a^+} F_X(x) = F_X(a) - \lim_{x \rightarrow a^+} F_X(x)$. Par conséquent en tout point a où F_X est continue on a $\mathbb{P}(X = a) = 0$.

Théorème 18 (Propriétés de F_X)

- ① $\forall x \in \mathbb{R}, F_X(x) \in [0, 1]$
- ② F_X est croissante (sens large).
- ③ F_X est continue à droite en tout point.
- ④ $\lim_{x \rightarrow -\infty} F_X(x) = 0$
- ⑤ $\lim_{x \rightarrow +\infty} F_X(x) = 1$
- ⑥ $\mathbb{P}(\{a < X \leq b\}) = F_X(b) - F_X(a)$
- ⑦ $F_X(a) = \mathbb{P}(\{X \leq a\}) = 1 - \mathbb{P}(\{X > a\})$
- ⑧ $\mathbb{P}(\{X = a\}) = \lim_{x \rightarrow a^-} F_X(x) - \lim_{x \rightarrow a^+} F_X(x) = F_X(a) - F_X(a^+)$. Par conséquent en tout point a où F_X est continue on a $\mathbb{P}(\{X = a\}) = 0$.

Théorème 18 (Propriétés de F_X)

- 1 $\forall x \in \mathbb{R}, F_X(x) \in [0, 1]$
- 2 F_X est croissante (sens large).
- 3 F_X est continue à droite en tout point.
- 4 $\lim_{x \rightarrow -\infty} F_X(x) = 0$
- 5 $\lim_{x \rightarrow +\infty} F_X(x) = 1$
- 6 $\mathbb{P}(\{a < X \leq b\}) = F_X(b) - F_X(a)$
- 7 $F_X(a) = \mathbb{P}(\{X \leq a\}) = 1 - \mathbb{P}(\{X > a\})$
- 8 $\mathbb{P}(\{X = a\}) = \lim_{x \rightarrow a^+} F_X(x) - \lim_{x \rightarrow a^-} F_X(x) = F_X(a) - \lim_{x \rightarrow a^-} F_X(x)$. Par conséquent en tout point a où F_X est continue on a $\mathbb{P}(\{X = a\}) = 0$.

Théorème 18 (Propriétés de F_X)

- 1 $\forall x \in \mathbb{R}, F_X(x) \in [0, 1]$
- 2 F_X est croissante (sens large).
- 3 F_X est continue à droite en tout point.
- 4 $\lim_{x \rightarrow -\infty} F_X(x) = 0$
- 5 $\lim_{x \rightarrow +\infty} F_X(x) = 1$
- 6 $\mathbb{P}(\{a < X \leq b\}) = F_X(b) - F_X(a)$
- 7 $F_X(a) = \mathbb{P}(\{X \leq a\}) = 1 - \mathbb{P}(\{X > a\})$
- 8 $\mathbb{P}(\{X = a\}) = \lim_{x \rightarrow a^+} F_X(x) - \lim_{x \rightarrow a^-} F_X(x) = F_X(a) - \lim_{x \rightarrow a^-} F_X(x)$. Par conséquent en tout point a où F_X est continue on a $\mathbb{P}(\{X = a\}) = 0$.

Théorème 18 (Propriétés de F_X)

- 1 $\forall x \in \mathbb{R}, F_X(x) \in [0, 1]$
- 2 F_X est croissante (sens large).
- 3 F_X est continue à droite en tout point.
- 4 $\lim_{x \rightarrow -\infty} F_X(x) = 0$
- 5 $\lim_{x \rightarrow +\infty} F_X(x) = 1$
- 6 $\mathbb{P}(\{a < X \leq b\}) = F_X(b) - F_X(a)$
- 7 $F_X(a) = \mathbb{P}(\{X \leq a\}) = 1 - \mathbb{P}(\{X > a\})$
- 8 $\mathbb{P}(\{X = a\}) = \lim_{x \rightarrow a^+} F_X(x) - \lim_{x \rightarrow a^-} F_X(x) = F_X(a) - \lim_{x \rightarrow a^-} F_X(x)$. Par conséquent en tout point a où F_X est continue on a $\mathbb{P}(\{X = a\}) = 0$.

Théorème 18 (Propriétés de F_X)

- 1 $\forall x \in \mathbb{R}, F_X(x) \in [0, 1]$
- 2 F_X est croissante (sens large).
- 3 F_X est continue à droite en tout point.
- 4 $\lim_{x \rightarrow -\infty} F_X(x) = 0$
- 5 $\lim_{x \rightarrow +\infty} F_X(x) = 1$
- 6 $\mathbb{P}(\{a < X \leq b\}) = F_X(b) - F_X(a)$
- 7 $F_X(a) = \mathbb{P}(\{X \leq a\}) = 1 - \mathbb{P}(\{X > a\})$
- 8 $\mathbb{P}(\{X = a\}) = \lim_{x \rightarrow a^+} F_X(x) - \lim_{x \rightarrow a^-} F_X(x) = F_X(a) - \lim_{x \rightarrow a^-} F_X(x)$. Par conséquent en tout point a où F_X est continue on a $\mathbb{P}(\{X = a\}) = 0$.

Sommaire

- 1 Avant la formalisation
- 2 Espace probabilisable - Espace probabilisé
- 3 Probabilités conditionnelles
 - Un exemple pour comprendre
 - Définition
 - Formules des probabilités totales : le retour
 - Arbre
 - Formule de BAYES
 - Indépendance
- 4 Variables aléatoires réelles finies
 - Définition
 - Loi de probabilité
- Variables aléatoires indépendantes
- Fonctions de répartition
- **Espérance mathématique**
- Variance
- Linéarité de l'espérance
- Théorème de König-Huygens
- V.a.r. centrée réduite
- 5 Quelques lois discrètes classiques
 - Loi uniforme (discrète)
 - Loi de Bernoulli
 - Loi binomiale
 - Loi de Pascal
 - Loi de Poisson

Définition 19 (Espérance mathématique)

On appelle espérance mathématique de la variable aléatoire X le nombre noté $\mathbb{E}(X)$ défini par

$$\mathbb{E}(X) = x_1 \times \mathbb{P}(X = x_1) + x_2 \times \mathbb{P}(X = x_2) + \cdots + x_n \times \mathbb{P}(X = x_n) = \sum_{i=1}^n x_i \cdot \mathbb{P}(X = x_i)$$

Théorème 20 (Espérance de $f \circ X$)

Soit X une v.a.r. Soit $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ telle que $f \circ X$ soit une v.a.r. Alors

$$\mathbb{E}(f \circ X) = \sum_{n \in \mathbb{N}} f(x_n) \mathbb{P}(\{X = x_n\})$$

Cette propriété sera admise dans un premier temps.

Sommaire

- 1 Avant la formalisation
- 2 Espace probabilisable - Espace probablisé
- 3 Probabilités conditionnelles
 - Un exemple pour comprendre
 - Définition
 - Formules des probabilités totales : le retour
 - Arbre
 - Formule de BAYES
 - Indépendance
- 4 Variables aléatoires réelles finies
 - Définition
 - Loi de probabilité
- Variables aléatoires indépendantes
- Fonctions de répartition
- Espérance mathématique
- **Variance**
 - Linéarité de l'espérance
 - Théorème de König-Huygens
 - V.a.r. centrée réduite
- 5 Quelques lois discrètes classiques
 - Loi uniforme (discrète)
 - Loi de Bernoulli
 - Loi binomiale
 - Loi de Pascal
 - Loi de Poisson

Définition 21 (Variance)

$$\mathbb{V}(X) = \sum_{i=1}^n (x_i - \mathbb{E}(X))^2 \cdot \mathbb{P}(X = x_i)$$

Définition 22 (Écart-type)

$$\sigma(X) = \sqrt{V(X)}$$

Sommaire

- 1 Avant la formalisation
- 2 Espace probabilisable - Espace probabilisé
- 3 Probabilités conditionnelles
 - Un exemple pour comprendre
 - Définition
 - Formules des probabilités totales : le retour
 - Arbre
 - Formule de BAYES
 - Indépendance
- 4 Variables aléatoires réelles finies
 - Définition
 - Loi de probabilité
- Variables aléatoires indépendantes
- Fonctions de répartition
- Espérance mathématique
- Variance
- **Linéarité de l'espérance**
- Théorème de König-Huygens
- V.a.r. centrée réduite
- 5 Quelques lois discrètes classiques
 - Loi uniforme (discrète)
 - Loi de Bernoulli
 - Loi binomiale
 - Loi de Pascal
 - Loi de Poisson

Théorème 23 (Linéarité de l'espérance)

- $\mathbb{E}(aX + b) = \sum_{i=1}^n (ax_i + b) \times \mathbb{P}(X = x_i) = a\mathbb{E}(X) + b$
- $\mathbb{E}(X + Y) = \mathbb{E}(X) + \mathbb{E}(Y)$

Théorème 23 (Linéarité de l'espérance)

- $\mathbb{E}(aX + b) = \sum_{i=1}^n (ax_i + b) \times \mathbb{P}(X = x_i) = a\mathbb{E}(X) + b$
- $\mathbb{E}(X + Y) = \mathbb{E}(X) + \mathbb{E}(Y)$

Théorème 23 (Linéarité de l'espérance)

- $\mathbb{E}(aX + b) = \sum_{i=1}^n (ax_i + b) \times \mathbb{P}(X = x_i) = a\mathbb{E}(X) + b$
- $\mathbb{E}(X + Y) = \mathbb{E}(X) + \mathbb{E}(Y)$

Sommaire

- 1 Avant la formalisation
- 2 Espace probabilisable - Espace probabilisé
- 3 Probabilités conditionnelles
 - Un exemple pour comprendre
 - Définition
 - Formules des probabilités totales : le retour
 - Arbre
 - Formule de BAYES
 - Indépendance
- 4 Variables aléatoires réelles finies
 - Définition
 - Loi de probabilité
- Variables aléatoires indépendantes
- Fonctions de répartition
- Espérance mathématique
- Variance
- Linéarité de l'espérance
- **Théorème de König-Huygens**
- V.a.r. centrée réduite
- 5 Quelques lois discrètes classiques
 - Loi uniforme (discrète)
 - Loi de Bernoulli
 - Loi binomiale
 - Loi de Pascal
 - Loi de Poisson

Théorème 24 (Théorème de König-Huygens)

$$V(X) = \mathbb{E}((X - \mathbb{E}(X))^2) = \mathbb{E}(X^2) - (\mathbb{E}(X))^2$$

Sommaire

- 1 Avant la formalisation
- 2 Espace probabilisable - Espace probabilisé
- 3 Probabilités conditionnelles
 - Un exemple pour comprendre
 - Définition
 - Formules des probabilités totales : le retour
 - Arbre
 - Formule de BAYES
 - Indépendance
- 4 **Variables aléatoires réelles finies**
 - Définition
 - Loi de probabilité
- Variables aléatoires indépendantes
- Fonctions de répartition
- Espérance mathématique
- Variance
- Linéarité de l'espérance
- Théorème de König-Huygens
- **V.a.r. centrée réduite**
- 5 Quelques lois discrètes classiques
 - Loi uniforme (discrète)
 - Loi de Bernoulli
 - Loi binomiale
 - Loi de Pascal
 - Loi de Poisson

Définition 25 (V.a.r.c.r.)

Soit X une v.a.r. qui admet une variance non nulle. On appelle v.a.r. centrée réduite associée à X la v.a.r. :

$$X^* = \frac{X - \mathbb{E}(X)}{\sigma(X)}$$

Cette définition en est-elle une ? Que valent $\mathbb{E}(X^*)$ et $\mathbb{V}(X^*)$?

Sommaire

- 1 Avant la formalisation
- 2 Espace probabilisable - Espace probabilisé
- 3 Probabilités conditionnelles
 - Un exemple pour comprendre
 - Définition
 - Formules des probabilités totales : le retour
 - Arbre
 - Formule de BAYES
 - Indépendance
- 4 Variables aléatoires réelles finies
 - Définition
 - Loi de probabilité
- 5 Quelques lois discrètes classiques
 - Variables aléatoires indépendantes
 - Fonctions de répartition
 - Espérance mathématique
 - Variance
 - Linéarité de l'espérance
 - Théorème de König-Huygens
 - V.a.r. centrée réduite

Sommaire

- 1 Avant la formalisation
 - 2 Espace probabilisable - Espace probablisé
 - 3 Probabilités conditionnelles
 - Un exemple pour comprendre
 - Définition
 - Formules des probabilités totales : le retour
 - Arbre
 - Formule de BAYES
 - Indépendance
 - 4 Variables aléatoires réelles finies
 - Définition
 - Loi de probabilité
 - 5 Quelques lois discrètes classiques
 - Variables aléatoires indépendantes
 - Fonctions de répartition
 - Espérance mathématique
 - Variance
 - Linéarité de l'espérance
 - Théorème de König-Huygens
 - V.a.r. centrée réduite
- **Loi uniforme (discrète)**
 - Loi de Bernoulli
 - Loi binomiale
 - Loi de Pascal
 - Loi de Poisson

Définition 26 (Loi uniforme)

On dit que $X : \Omega \rightarrow \llbracket 1, n \rrbracket$ suit une **loi uniforme** sur $\llbracket 1, n \rrbracket$ si :

$$X(\Omega) = \llbracket 1, n \rrbracket \quad \text{et} \quad \forall k \in \llbracket 1, n \rrbracket, \mathbb{P}(X = k) = \frac{1}{n}$$

On note $X \rightsquigarrow \mathcal{U}(\llbracket 1, n \rrbracket)$.

Sommaire

- 1 Avant la formalisation
 - 2 Espace probabilisable - Espace probabilisé
 - 3 Probabilités conditionnelles
 - Un exemple pour comprendre
 - Définition
 - Formules des probabilités totales : le retour
 - Arbre
 - Formule de BAYES
 - Indépendance
 - 4 Variables aléatoires réelles finies
 - Définition
 - Loi de probabilité
 - 5 Quelques lois discrètes classiques
 - Variables aléatoires indépendantes
 - Fonctions de répartition
 - Espérance mathématique
 - Variance
 - Linéarité de l'espérance
 - Théorème de König-Huygens
 - V.a.r. centrée réduite
- Loi uniforme (discrète)
 - **Loi de Bernoulli**
 - Loi binomiale
 - Loi de Pascal
 - Loi de Poisson



Définition 27 (Loi de Bernoulli)

On dit que la v.a.r. finie X suit la loi de Bernoulli de paramètre p si :

- $p \in]0; 1[$, $X(\Omega) = \{0, 1\}$;
- $\mathbb{P}(X = 1) = p$.

On note alors $X \rightsquigarrow \mathcal{B}(1, p)$

Définition 27 (Loi de Bernoulli)

On dit que la v.a.r. finie X suit la loi de Bernoulli de paramètre p si :

- $p \in]0; 1[$, $X(\Omega) = \{0, 1\}$;
- $\mathbb{P}(X = 1) = p$.

On note alors $X \rightsquigarrow \mathcal{B}(1, p)$

Définition 27 (Loi de Bernoulli)

On dit que la v.a.r. finie X suit la loi de Bernoulli de paramètre p si :

- $p \in]0; 1[$, $X(\Omega) = \{0, 1\}$;
- $\mathbb{P}(X = 1) = p$.

On note alors $X \rightsquigarrow \mathcal{B}(1, p)$

Sommaire

1 Avant la formalisation

2 Espace probabilisable - Espace probabilisé

3 Probabilités conditionnelles

- Un exemple pour comprendre
- Définition
- Formules des probabilités totales : le retour
- Arbre
- Formule de BAYES
- Indépendance

4 Variables aléatoires réelles finies

- Définition
- Loi de probabilité

● Variables aléatoires indépendantes

● Fonctions de répartition

● Espérance mathématique

● Variance

● Linéarité de l'espérance

● Théorème de König-Huygens

● V.a.r. centrée réduite

5 Quelques lois discrètes classiques

● Loi uniforme (discrète)

● Loi de Bernoulli

● **Loi binomiale**

● Loi de Pascal

● Loi de Poisson

Définition 28 (Loi binomiale)

On dit que la v.a.r. finie X suit la **loi binomiale de paramètres n et p** si $n \in \mathbb{N} \setminus \{0\}$, $p \in]0; 1[$, $X(\Omega) = \llbracket 1, n \rrbracket$ et si l'expérience est une suite de n expériences de Bernoulli de paramètre p menées indépendamment.

On note alors $X \rightsquigarrow \mathcal{B}(n, p)$

Problème du collectionneur



Problème du collectionneur

En Syldavie, le petit Ivan collectionne les images du chocolat Wonka. Il y a n images différentes. Lorsqu'il aura obtenu les n images, il aura droit de visiter les usines Wonka. À chaque fois qu'il achète une tablette, la probabilité d'obtenir une image quelconque est $1/n$. Soit T_n le temps d'attente (en nombre de tablettes achetées) pour obtenir les n images. Calculez $\mathbb{E}(T_n)$.

Avec

```
let liste_entiers = fun min max ->
  let rec listentier = fun m acc ->
    if m > max then
      acc
    else
      listentier (m + 1) (m :: acc)
  in listentier min [];;

let somme = fun plus zero f n -> List.fold_left plus zero (List.
  map f
  (liste_entiers 1 n));;
```

```
# 10. *. (somme (+.) (0.) (fun n -> 1./.(float_of_int n)) 10);;
- : float = 29.2896825396825378
```

Avec

```
let liste_entiers = fun min max ->
  let rec listentier = fun m acc ->
    if m > max then
      acc
    else
      listentier (m + 1) (m :: acc)
  in listentier min [];;

let somme = fun plus zero f n -> List.fold_left plus zero (List.
  map f
  (liste_entiers 1 n));;
```

```
# 10. *. (somme (+.) (0.) (fun n -> 1./.(float_of_int n)) 10);;
- : float = 29.2896825396825378
```

```
In [1]: 10 * sum(1 / k for k in range(1,11))
```

```
Out[1]: 29.289682539682538
```

Sommaire

1 Avant la formalisation

2 Espace probabilisable - Espace probabilisé

3 Probabilités conditionnelles

- Un exemple pour comprendre
- Définition
- Formules des probabilités totales : le retour
- Arbre
- Formule de BAYES
- Indépendance

4 Variables aléatoires réelles finies

- Définition
- Loi de probabilité

● Variables aléatoires indépendantes

● Fonctions de répartition

● Espérance mathématique

● Variance

● Linéarité de l'espérance

● Théorème de König-Huygens

● V.a.r. centrée réduite

5 Quelques lois discrètes classiques

● Loi uniforme (discrète)

● Loi de Bernoulli

● Loi binomiale

● **Loi de Pascal**

● Loi de Poisson

Modèle : on répète indéfiniment une épreuve \mathcal{E} de Bernoulli de probabilité de succès p .

Les répétitions étant mutuellement indépendantes, X désigne le rang de l'essai amenant le $r^{\text{ème}}$ succès. On dit que X suit la loi de Pascal de paramètres r et p et on écrit $X \rightsquigarrow \mathcal{Pa}(r, p)$. On retiendra :

- $\mathcal{V}_X = \{r, r+1, r+2, r+3, \dots\}$;
- $k \in \mathcal{V}_X, \mathbb{P}(\{X = k\}) = C_{k-1}^{k-r} p^r (1-p)^{k-r}$;
- $\mathbb{E}(X) = \frac{r}{p}, \mathbb{V}(X) = \frac{r(1-p)}{p^2}$.

Modèle : on répète indéfiniment une épreuve \mathcal{E} de Bernoulli de probabilité de succès p .

Les répétitions étant mutuellement indépendantes, X désigne le rang de l'essai amenant le $r^{\text{ème}}$ succès. On dit que X suit la loi de Pascal de paramètres r et p et on écrit $X \rightsquigarrow \mathcal{Pa}(r, p)$. On retiendra :

- $\mathcal{V}_X = \{r, r+1, r+2, r+3, \dots\}$;
- $k \in \mathcal{V}_X, \mathbb{P}(\{X = k\}) = C_{k-1}^{k-r} p^r (1-p)^{k-r}$;
- $\mathbb{E}(X) = \frac{r}{p}, \mathbb{V}(X) = \frac{r(1-p)}{p^2}$.

Modèle : on répète indéfiniment une épreuve \mathcal{E} de Bernoulli de probabilité de succès p .

Les répétitions étant mutuellement indépendantes, X désigne le rang de l'essai amenant le $r^{\text{ème}}$ succès. On dit que X suit la loi de Pascal de paramètres r et p et on écrit $X \rightsquigarrow \mathcal{Pa}(r, p)$. On retiendra :

- $\mathcal{V}_X = \{r, r+1, r+2, r+3, \dots\}$;
- $k \in \mathcal{V}_X, \mathbb{P}(\{X = k\}) = C_{k-1}^{k-r} p^r (1-p)^{k-r}$;
- $\mathbb{E}(x) = \frac{r}{p}, \mathbb{V}(X) = \frac{r(1-p)}{p^2}$.

Sommaire

- 1 Avant la formalisation
- 2 Espace probabilisable - Espace probabilisé
- 3 Probabilités conditionnelles
 - Un exemple pour comprendre
 - Définition
 - Formules des probabilités totales : le retour
 - Arbre
 - Formule de BAYES
 - Indépendance
- 4 Variables aléatoires réelles finies
 - Définition
 - Loi de probabilité
- 5 Quelques lois discrètes classiques
 - Variables aléatoires indépendantes
 - Fonctions de répartition
 - Espérance mathématique
 - Variance
 - Linéarité de l'espérance
 - Théorème de König-Huygens
 - V.a.r. centrée réduite

La variable aléatoire X suit la loi de Poisson de paramètre λ si X peut prendre toute valeur entière k avec la probabilité $\mathbb{P}(\{X = k\}) = \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!}$.
On retiendra aussi : $\mathbb{E}(X) = \lambda$ et $\mathbb{V}(X) = \lambda$.

La variable aléatoire X suit la loi de Poisson de paramètre λ si X peut prendre toute valeur entière k avec la probabilité $\mathbb{P}(\{X = k\}) = \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!}$.
On retiendra aussi : $\mathbb{E}(X) = \lambda$ et $\mathbb{V}(X) = \lambda$.