

I. Espace probabilisé

1) Espace probabilisable (théorique). Cas général : Ω peut être infini non dénombrable

Idée : Ω est l'univers, c'est à dire l'ensemble de tous les résultats possibles d'une expérience aléatoire. On veut probabiliser Ω en définissant $P(A) \in [0, 1]$ pour certains $A \subset \Omega$. Pour des raisons profondes, il n'est en général pas possible de définir $P(A)$ pour toute partie de Ω . On se restreint à une classe raisonnable d'évènements appelée **tribu**.

Le cas le plus fréquent : si Ω est dénombrable, on pourra prendre comme tribu $\mathcal{P}(\Omega)$.

Définition :

Soit Ω un ensemble quelconque (fini ou infini).

Une tribu sur Ω est un ensemble \mathcal{A} de parties de Ω (c'est à dire $\mathcal{A} \subset \mathcal{P}(\Omega)$) telle que :

- i) $\Omega \in \mathcal{A}$
- ii) Si $A \in \mathcal{A}$, alors on a : $\bar{A} = \Omega \setminus A \in \mathcal{A}$
- iii) Si $(A_n)_{n \in \mathbb{N}}$ est une suite de \mathcal{A} , alors on a : $\bigcup_{n \in \mathbb{N}} A_n \in \mathcal{A}$.

Les éléments de \mathcal{A} sont appelés les évènements.

On dit que (Ω, \mathcal{A}) est un espace probabilisable.

Théorème :

Soit (Ω, \mathcal{A}) un espace probabilisable, alors on a :

- 1) $\emptyset \in \mathcal{A}$
- 2) Soit $(A_n)_{n \in \mathbb{N}}$, une suite de \mathcal{A} , alors on a : $\bigcap_{n \in \mathbb{N}} A_n \in \mathcal{A}$.
- 3) Soient $n \in \mathbb{N}^*$ et $(A_1, A_2, \dots, A_n) \in \mathcal{A}^n$, alors on a : $A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_n \in \mathcal{A}$ et $A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_n \in \mathcal{A}$.
- 4) Soit $(A, B) \in \mathcal{A}^2$, alors $A \setminus B \in \mathcal{A}$.

Exemple :

- a) $\mathcal{A} = \mathcal{P}(\Omega)$ est une tribu sur Ω .
- b) $\mathcal{A} = \{\emptyset, \Omega\}$ est une tribu sur Ω (on l'appelle tribu triviale).
- c) Soit $A \subset \Omega$, déterminer la plus petite tribu contenant A .
- d)* Soit $(A_n)_{n \in \mathbb{N}}$ une suites d'évènements d'un espace probabilisable (Ω, \mathcal{A}) . Montrer que l'ensemble B des éléments de Ω qui appartiennent à une infinité d'évènements A_n est un évènement de (Ω, \mathcal{A}) .

On pourra remarquer que : si $X_\omega = \{k \in \mathbb{N} / \omega \in A_k\}$, alors $[X_\omega \text{ est infini} \iff \forall n \in \mathbb{N}, \exists k \geq n / k \in X_\omega]$

Définition :

Soit (Ω, \mathcal{A}) un espace probabilisable, et soit $I \subset \mathbb{N}$.

On appelle système complet d'évènements, une famille $(A_i)_{i \in I}$ où les $A_i \in \mathcal{A}$ qui vérifie :

- $\Omega = \bigcup_{i \in I} A_i$ et
- $\forall (i, j) \in I^2 : i \neq j \implies A_i \cap A_j = \emptyset$ (on dit que les $(A_i)_{i \in I}$ sont incompatibles).

Cas particulier important :

Soit $A \in \mathcal{A}$, alors (A, \bar{A}) est un S.C.E. (système complet d'évènements)

2) Espace probabilisé :

Définition : (le plus souvent, la tribu est $\mathcal{P}(\Omega)$)

Une probabilité sur l'espace probabilisable (Ω, \mathcal{A}) , est une application \mathbf{P} définie sur \mathcal{A} et à valeurs dans $[0, 1]$ telle que :

i) $\mathbf{P}(\Omega) = 1$

ii) propriété de **σ -additivité** : Si $(A_n)_{n \in \mathbb{N}}$ est une suite d'évènements 2 à 2 incompatibles de \mathcal{A} , alors on a :

$$\text{la série } \left(\sum_{n \in \mathbb{N}} \mathbf{P}(A_n) \right) \text{ converge et } \mathbf{P} \left(\bigcup_{n \in \mathbb{N}} A_n \right) = \sum_{n=0}^{+\infty} \mathbf{P}(A_n)$$

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

Remarque : Par la suite, on dira que 2 évènements sont disjoints ou incompatibles.

Propriétés :

Soit $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbf{P})$, un espace probabilisé, alors on a :

1) $\mathbf{P}(\emptyset) = 0$.

2) Soit $(A_1, A_2, \dots, A_n) \in \mathcal{A}^n$ ($n \geq 1$), 2 à 2 disjoints, alors on a :

$$\mathbf{P}(A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_n) = \mathbf{P}(A_1) + \dots + \mathbf{P}(A_n).$$

3) **Monotonie** : Soit $(A, B) \in \mathcal{A}^2$ tel que $A \subset B$, alors on a : $\mathbf{P}(A) \leq \mathbf{P}(B)$ et

$$\mathbf{P}(B \setminus A) = \mathbf{P}(B) - \mathbf{P}(A). \text{ En particulier } \mathbf{P}(\bar{A}) = 1 - \mathbf{P}(A)$$

4) Soient $(A, B) \in \mathcal{A}^2$, quelconques, alors on a : $\mathbf{P}(A \cup B) = \mathbf{P}(A) + \mathbf{P}(B) - \mathbf{P}(A \cap B)$.

5) **continuité croissante** :

Soit $(A_n)_{n \in \mathbb{N}}$, une suite croissante d'évènements de \mathcal{A} (i.e. $A_n \subset A_{n+1}$ pour tout n dans \mathbb{N}),

$$\text{alors on a : } \mathbf{P} \left(\bigcup_{n \in \mathbb{N}} A_n \right) = \lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbf{P}(A_n).$$

6) **continuité décroissante** :

Soit $(A_n)_{n \in \mathbb{N}}$, une suite décroissante d'évènements de \mathcal{A} (i.e. $A_{n+1} \subset A_n$ pour tout n dans \mathbb{N}),

$$\text{alors on a : } \mathbf{P} \left(\bigcap_{n \in \mathbb{N}} A_n \right) = \lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbf{P}(A_n).$$

7) **sous-additivité (ou inégalité de Boole)** :

Soit $(A_n)_{n \in \mathbb{N}}$, une suite quelconque d'évènements de \mathcal{A} , alors on a :

$$\mathbf{P} \left(\bigcup_{n \in \mathbb{N}} A_n \right) \leq \sum_{n=0}^{+\infty} \mathbf{P}(A_n) \text{ (la somme de droite étant éventuellement infinie)}$$

Remarque : en proba, si $\sum \mathbf{P}(A_n)$ diverge, on dit que $\sum_{n=0}^{+\infty} \mathbf{P}(A_n) = +\infty$.

Remarque 2 : cas particulier de la propriété 7 : si $(A_1, A_2, \dots, A_n) \in \mathcal{A}^n$ ($n \geq 1$), on a :

$$\mathbf{P}(A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_n) \leq \mathbf{P}(A_1) + \dots + \mathbf{P}(A_n).$$

Définition : 2 évènements A et B sont indépendants si $\mathbf{P}(A \cap B) = \mathbf{P}(A)\mathbf{P}(B)$.

3) Conditionnement : $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbf{P})$ est un espace probabilisé

1 • **Définition d'une proba conditionnelle** :

si $P(B) \neq 0$, alors $P(A/B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}$ (notée aussi $P_B(A)$).

thm : P_B est une probabilité.

Conséquence : $P(\bar{A}/B) = \dots$

Propriété : Si $P(B) \neq 0$ alors : $[A \text{ et } B \text{ sont indépendants}] \iff P(A/B) = P(A)$

2 • **Formule des proba composées** : Si $P(A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_{n-1}) \neq 0$, alors

$P(A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_n) = P(A_1)P(A_2/A_1)P(\dots \dots P(A_n/A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_{n-1}))$

3 • **Formule des proba totales** : $I \subset \mathbb{N}$.

Si $(A_i)_{i \in I}$ est un système complet d'évènements, alors pour tout évènement B ,

1ère forme : $P(B) = \sum_{i \in I} P(A_i \cap B)$ (pour les lois marginales de couple)

2ème forme : $P(B) = \sum_{i \in I} P(A_i)P(B/A_i)$ avec pour convention, si $P(A_i) = 0$, $P(A_i)P(B/A_i) = 0$.

Application : Soit A un évènement, alors (A, \bar{A}) est un système complet d'évènements et la formule des

proba totales s'écrit :

4 • **Formule de Bayes** : (la formule à remonter dans le temps)

Si $P(A) \neq 0$ et $P(B) \neq 0$, alors $P(A/B) = \frac{P(A)}{P(B)}P(\dots$

II. Variables aléatoires :

Soit (Ω, \mathcal{A}, P) , un espace probabilisé et E un ensemble quelconque non vide. (en général, $E = \mathbb{R}$).

1) Généralités :

Définition :

On appelle **variable aléatoire discrète (VAD)** sur (Ω, \mathcal{A}, P) toute application $X : \Omega \rightarrow E$ vérifiant :

- i) L'image $X(\Omega)$ est une partie au plus dénombrable de E (: finie ou dénombrable).
- ii) Pour tout $x \in E$, l'ensemble $X^{-1}(\{x\}) \in \mathcal{A}$ (c'est à dire $X^{-1}(\{x\})$ est un évènement).

Remarques :

* Si X est une **VAD** et $x \notin X(\Omega)$, alors, $X^{-1}(\{x\}) = \emptyset$ est toujours dans \mathcal{A} .

On en déduit que le point ii) de la Définition est équivalent à : Pour tout $x \in X(\Omega)$, $X^{-1}(\{x\}) \in \mathcal{A}$.

* Si $E = \mathbb{R}$, X est une variable aléatoire réelle discrète (**VARD**).

Rappel : $X^{-1}(B) = \dots$ et $X^{-1}(\{x\}) = \dots$

Notations : En probabilité, on accepte d'alléger les notations ensemblistes habituelles, notamment pour les images réciproques : si $X : \Omega \rightarrow E$ est une variable aléatoire discrète, et

si $B \subset E$, on notera : $X^{-1}(B) = (X \in B)$ et si $x \in E$, on notera : $X^{-1}(\{x\}) = (X = x)$.

Exemple de ce paragraphe : On lance une pièce 2 fois, alors $\Omega = \dots$

Sur $(\Omega, \mathcal{P}(\Omega))$, on définit $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$

$\omega \mapsto$ le nombre de piles de ω .

Dans la pratique, on définit X par : $X =$ le nombre de piles obtenus (ou $X(\omega) =$ le nombre de piles obtenus).

On a alors $X(\Omega) = \dots$

et l'événement $(X = 1) = \dots$

$(X = 0, X = 1, X = 2)$ est ...

Rem : on note aussi $(P, F) = P_1 \cap F_2$ (ou encore $P_1 F_2$)

Propriété 1 :

Soit $X : \Omega \rightarrow E$ une **VAD** sur (Ω, \mathcal{A}) , on peut donc noter $X(\Omega) = \{x_n, n \in I\}$, avec $I \subset \mathbb{N}$.

Alors $\{(X = x_n)_{n \in I}\}$ est un système complet d'évènements.

Autres exemples :

a) On lance un dé jusqu'à l'obtention d'un 4 et on s'intéresse à la variable Y qui compte le nombre de lancers nécessaires pour obtenir le premier 4. Que vaut $Y(\Omega)$?

b) On lance deux dés, alors $\Omega = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}^2$, et Z définie par $Z((i, j)) = i + j$ est une variable aléatoire discrète et $Z(\Omega) = \dots$, on dira que Z est la somme des résultats des 2 dés, et on note $Z = \dots$

Propriété 2 :

Soient X et Y 2 **VARD** sur (Ω, \mathcal{A}) , alors $X + Y$, XY , $\max(X, Y)$, $\min(X, Y)$ sont des **VARD**.

Définition de la fonction indicatrice de $A \in \mathcal{P}(\Omega)$, on note $\mathbf{1}_A : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$

$\omega \mapsto 1$ si $\omega \in A$

$\omega \mapsto 0$ si $\omega \notin A$.

$\mathbf{1}_A$ est appelée la fonction indicatrice de A : c'est une **VAD**, et on a $\mathbf{1}_A(\Omega) = \dots$,

$\forall x \in \mathbb{R}, \mathbf{1}_A^{-1}(\{x\}) = \emptyset$ si ... $\mathbf{1}_A^{-1}(\{1\}) = \dots$ et $\mathbf{1}_A^{-1}(\{0\}) = \dots$

Définition de la loi de probabilité d'une variable aléatoire discrète

Soit X une **VAD** sur $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbf{P})$ un espace probabilisé.

La loi de probabilité de X est la donnée de :

- $X(\Omega)$, de la forme $\{x_n/n \in I\}$ où $I \subset \mathbb{N}$
- et de $\mathbf{P}(X = x_n)$ pour tout $x_n \in X(\Omega)$

Remarque : $\forall n \in I, \mathbf{P}(X = x_n) \geq 0$ et $\sum_{n \in I} \mathbf{P}(X = x_n) = 1$.

Exemple de ce paragraphe :

On lance une pièce 2 fois, et $X =$ le nombre de piles obtenus. Déterminer la loi de X :

Propriété : (admise)

Soit $X : \Omega \rightarrow E$ une **VAD** sur l'espace probabilisable (Ω, \mathcal{A}) . On pose $X(\Omega) = \{x_n, n \in I\}$, avec $I \subset \mathbb{N}$.

Soit $(p_n)_{n \in I}$ une suite de réels positifs vérifiant $\sum_{n \in I} p_n = 1$.

Alors il existe une probabilité \mathbf{P} sur (Ω, \mathcal{A}) telle que, pour tout $n \in I$, $\mathbf{P}(X = x_n) = p_n$.

Définition

2 **VAD** X et Y sont indépendantes si

$\forall x \in X(\Omega), \forall y \in Y(\Omega), (X = x)$ et $(Y = y)$ sont indépendantes (c'est à dire : ...

Propriétés (admisses) :

Si X et Y sont indépendantes alors :

- $\forall A \subset X(\Omega), \forall B \subset Y(\Omega), \mathbf{P}(X \in A \text{ et } Y \in B) = \mathbf{P}(X \in A)\mathbf{P}(Y \in B)$
- Toute fonction de X est indépendante de toute fonction de Y .

Exemples :

1. Si X et Y sont indépendantes, on obtient $\mathbf{P}(X \leq x \text{ et } Y \leq y) = \dots$
2. Si X et Y sont indépendantes alors X^2 et e^Y sont indépendantes.

Quelques méthodes à connaître

 :

- $\max(X, Y) \leq x \iff X \leq x \text{ et } Y \leq x$ (inégalité large ou stricte)
- $\min(X, Y) \geq x \iff X \geq x \text{ et } Y \geq x$
- Si $X(\Omega) = Y(\Omega) \subset \mathbb{N}$, alors $(X = Y) = (X = 0 \text{ et } Y = 0)$ ou $(X = 1 \text{ et } Y = 1)$ ou ...

$$(X = Y) = \bigcup_{k \in \mathbb{N}} ((X = k) \cap (Y = k))$$

Propriété : Si $X(\Omega) \subset \mathbb{Z}$, alors $\mathbf{P}(X = k) = \mathbf{P}(X \leq k) - \mathbf{P}(X \leq k - 1)$.

2) **Lois classiques** :

1. **Loi uniforme sur $\llbracket 1, n \rrbracket$** :

$X \sim U(\llbracket 1, n \rrbracket)$ si $X(\Omega) = \dots$ et $P(X = k) = \dots$

$E(X) = \dots$ et $V(X) = \dots$

2. **Loi de Bernoulli de paramètre $p \in]0, 1[$** : une épreuve de Bernoulli a 2 issues possibles : succès et échec (le succès correspondant à $(X = 1)$)

$X \sim B(p)$ si $X(\Omega) = \dots$ et $\begin{cases} P(X = 0) = \dots \\ P(X = 1) = \dots \end{cases}$

$E(X) = \dots$ et $V(X) = \dots$

3. **Loi binomiale de paramètres $n \geq 1$ et $p \in]0, 1[$** :

Modèle : nombre de succès lors de n épreuves de Bernoulli indépendantes de paramètre p .

$X \sim B(n, p)$ si $X(\Omega) = \dots$ et $P(X = k) = \dots$

$E(X) = \dots$ et $V(X) = \dots$

4. **Loi géométrique de paramètre $p \in]0, 1[$** :

Modèle : rang du premier succès lors d'une suite d'épreuves de Bernoulli indépendantes de paramètre p .

$X \sim \mathcal{G}(p)$ si $X(\Omega) = \dots$ et $P(X = k) = \dots$

$E(X) = \dots$ et $V(X) = \dots$

5. **Loi de Poisson de paramètre $\lambda > 0$** :

$X \sim \mathcal{P}(\lambda)$ si $X(\Omega) = \dots$ et $P(X = k) = \dots$

$E(X) = V(X) = \dots$

3) Espérance : en classe

4) Paramètres de dispersion : en classe