

Le modèle probabiliste

2017-2018

1 Modélisation d'une expérience aléatoire

2 Notion de Probabilité

3 Notion de conditionnement et d'indépendance

Definition (Expérience aléatoire)

On nomme aléatoire une expérience dont le résultat est dû au hasard (*ensemble des causes que l'on ne connaît pas ou que l'on ne peut pas maîtriser*).

Exemple : On lance trois fois une pièce

Modélisation :

- e.a.
- un résultat possible ω
- Ensemble fondamental (ensemble de tous les résultats possibles) Ω

Exemple : $\Omega = \{P, F\}^3$.

L'ensemble Ω peut être fini, infini dénombrable ou infini non dénombrable. *Dans l'exemple : $\text{Card}(\Omega) = 2^3$*

Événement associé à l'e.a.

Pour répondre à la question usuelle : notre résultat satisfait-il une propriété donnée, ou **appartient-il à un ensemble défini** ?

Definition (Événement)

Un événement est une *proposition* dont la vérification est déterminée par le résultat de l'e.a.

Exemple : $A = \text{"On a obtenu au moins deux faces"}; B = \text{"On a obtenu face au premier coup"} \dots$

Un événement peut être assimilé à un ensemble de résultats de l'e.a. réalisant l'événement, i.e. un sous-ensemble de Ω (notations confondues).

*Exemple : $A = \{FFP, FPF, PFF, FFF\} \subset \Omega$. A est réalisé : $FPF \in A$.
 $B = \{FFF, FFP, FPF, FPP\}$*

L'ensemble des événements peut être assimilé à l'ensemble des parties de Ω : $\mathcal{P}(\Omega)$ ($\text{Card}(\mathcal{P}(\Omega)) = 2^{\text{Card}(\Omega)}$).

Espace probabilisable : $(\Omega, \mathcal{P}(\Omega))$.

Définitions

- Événement élémentaire = un résultat possible de l'e.a. $\{\omega\} \subset \Omega$
- Événement certain Ω
- Événement impossible \emptyset
- A implique B : $A \Rightarrow B$: si A est réalisé, B l'est aussi ; $A \subset B$
- Événement contraire ; \bar{A} : A n'est pas réalisé ; $\bar{A} = \Omega/A$
- Intersection/conjonction de deux événements = C est réalisé si A et B le sont simultanément ; $C = A \cap B$
- Union (non exclusive)/disjonction de deux événements = C est réalisé si A l'est, ou B, ou les deux ; $C = A \cup B$

Extensions :

- $\bigcup_{n \geq 1} E_n$ signifie : Au moins un des E_i est vérifié
- $\bigcap_{n \geq 1} E_n$ signifie : Tous les E_i sont vérifiés.

Propriétés des opérations sur les événements

Identiques à celles des opérations sur les ensembles

- Commutativité : $A \cap B = B \cap A$, $A \cup B = B \cup A$
- Associativité : $A \cap (B \cap C) = (A \cap B) \cap C = A \cap B \cap C$
 $A \cup (B \cup C) = (A \cup B) \cup C = A \cup B \cup C$
- Distributivité de l'une par rapport à l'autre :
 $A \cap (B \cup C) = (A \cap B) \cup (A \cap C)$
 $A \cup (B \cap C) = (A \cup B) \cap (A \cup C)$
- Lois de De Morgan : $\overline{A \cap B} = \overline{A} \cup \overline{B}$; $\overline{A \cup B} = \overline{A} \cap \overline{B}$

Notion d'incompatibilité

Definition (Incompatibilité)

Deux événements sont incompatibles s'ils ne peuvent pas être réalisés simultanément (**A et B sont disjoints**, $A \cap B = \emptyset$).

Exemples triviaux : (A, \bar{A}) ; (ω_i, ω_j) .

Definition (Système complet d'événements)

n événements A_1, \dots, A_n associés à une même expérience aléatoire forment un système complet d'événements lorsque deux d'entre eux ne peuvent être réalisés simultanément, et, à chaque répétition de l'e.a., l'un d'entre eux est réalisé (partition de Ω).

- $\forall i, j \in \{1, \dots, n\}, i \neq j, A_i \cap A_j = \emptyset$
- $\forall \omega, \exists i \in \{1, \dots, n\}$ tel que $\omega \in A_i, \iff \Omega = A_1 \cup \dots \cup A_n$

Que signifie "probabilisable" (cas particulier de la notion de mesurabilité) ?

1 Modélisation d'une expérience aléatoire

2 Notion de Probabilité

3 Notion de conditionnement et d'indépendance

Definition (Probabilité)

Soit $(\Omega, \mathcal{P}(\Omega))$ un espace probabilisable associé à une e.a. Une probabilité est une application notée $\mathbb{P} : \mathcal{P}(\Omega) \rightarrow [0, 1]$ qui, à chaque événement $A \in \mathcal{P}(\Omega)$ associe un nombre réel $\mathbb{P}(A)$ appelé probabilité de l'événement A , telle que :

(a1) $0 \leq \mathbb{P}(A) \leq 1$;

(a2) $\mathbb{P}(\Omega) = 1$;

(a3) pour toute suite finie ou infinie d'événements deux à deux incompatibles $(A_i)_{i=1, \dots, n}$, on a

$$\mathbb{P}\left(\bigcup_{i=1}^{n(\text{ou } \infty)} A_i\right) = \sum_{i=1}^{n(\text{ou } \infty)} \mathbb{P}(A_i)$$

(Axiome des probabilités totales ou propriété de σ -additivité)

Le triplet $(\Omega, \mathcal{P}(\Omega), \mathbb{P})$ est appelé un espace de probabilité.

Cas particulier : espace fondamental fini muni de l'équiprobabilité

Soit $\Omega = \{\omega_1, \omega_2, \dots, \omega_N\}$

Definition (Equiprobabilité)

$$\mathbb{P}(\omega_1) = \dots = \mathbb{P}(\omega_N)$$

Alors : $\forall i = 1, \dots, N, \mathbb{P}(\omega_i) = \frac{1}{N}$

et pour tout événement $A \in \mathcal{P}(\Omega) : \mathbb{P}(A) = \frac{\text{Card } A}{N}$.

Exemple : $\mathbb{P}(\omega) = \frac{1}{8}, \forall \omega \in \Omega$ car $\text{Card}(\Omega) = 2^3 = 8$

$$\mathbb{P}(A) = \mathbb{P}(B) = \frac{4}{8} = \frac{1}{2}$$

Propriétés I

Pour des événements $(A_i)_{i=1,\dots,n}$ associés à $(\Omega, \mathcal{P}(\Omega), \mathbb{P})$:

- $\mathbb{P}(\overline{A}) = 1 - \mathbb{P}(A)$
- $\mathbb{P}(\emptyset) = 0$
- Pour un système complet d'événements (A_1, \dots, A_n) , on a :

$$\mathbb{P}(A_1) + \mathbb{P}(A_2) + \dots + \mathbb{P}(A_n) = 1$$

- Si A implique B , alors $\mathbb{P}(A) \leq \mathbb{P}(B)$

Théorème des probabilités totales

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(A \cup B) &= \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B) - \mathbb{P}(A \cap B) \\ &= \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B) \text{ si } A, B \text{ incompatibles}^*\end{aligned}$$

* Attention ! Ce n'est pas une équivalence (contre-exemple).

Propriétés II

- Généralisation : **formule de Poincaré**

Soit $n \geq 2$ et soit $(A_i)_{i=1,\dots,n}$ une suite d'événements. Alors :

$$\mathbb{P}\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) = \sum_{k=1}^n (-1)^{k+1} \sum_{\{i_1, \dots, i_k\} \subset \{1, \dots, n\}} \mathbb{P}(A_{i_1} \cap \dots \cap A_{i_k})$$

ou

$$\begin{aligned} \mathbb{P}\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) &= \sum_{k=1}^n \mathbb{P}(A_k) - \sum_{k < k'} \mathbb{P}(A_k \cap A_{k'}) + \dots \\ &+ (-1)^{k+1} \sum_{i_1 < \dots < i_k} \mathbb{P}(A_{i_1} \cap \dots \cap A_{i_k}) + \dots + (-1)^{n+1} \mathbb{P}(A_1 \cap \dots \cap A_n) \end{aligned}$$

- Soit B un événement et (A_1, \dots, A_n) un système complet d'événements, alors

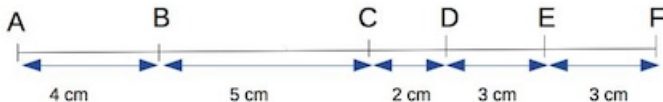
$$\mathbb{P}(B) = \sum_{i=1}^n \mathbb{P}(B \cap A_i)$$

Probabilité géométrique

Une probabilité géométrique est liée à la réalisation d'un résultat d'une expérience aléatoire dans un contexte géométrique.

Un exemple en dimension 1 :

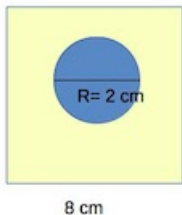
Ce calcul de probabilité utilise les mesures de longueurs. On choisit au hasard un point sur le segment AF ci-dessous. Quelle est la probabilité que le point se situe sur le segment BC ?



$$\mathbb{P}(\text{"point sur le segment BC"}) = \frac{\overline{BC}}{\overline{AF}} = \frac{5}{17} \approx 0,294.$$

Un exemple en dimension 2 :

Quelle est la probabilité qu'un point lancé au hasard dans le carré atteigne le cercle ?



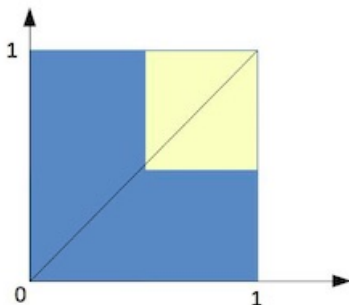
Aire du cercle : $A_{\text{cercle}} = \pi \times 2^2 = 15,5664 \text{ cm}^2$

Aire du carré : $A_{\text{carré}} = 8^2 = 64 \text{ cm}^2$

$$\mathbb{P}(\text{"atteindre le cercle"}) = \frac{A_{\text{cercle}}}{A_{\text{carré}}} \simeq 0,196.$$

Un exemple dans le plan cartésien :

Tirer 2 nombres au hasard dans $[0, 1]$ revient à tirer un point au hasard dans le carré unité $[0, 1]^2$. Quelle est la probabilité que le minimum des deux nombres soit inférieur à $1/2$?



$$\mathbb{P}(\inf(x, y) \leq 1/2) = 3/4$$

Généralement :

Si \mathcal{E} est une partie régulière bornée de \mathbb{R}^n (en pratique pour $n=1, 2, 3$), alors on peut calculer la probabilité de tout événement A par :

$$\mathbb{P}(A) = \frac{|A|}{|\mathcal{E}|}$$

où $|\cdot|$ représente la longueur si $n=1$, la surface si $n=2$, le volume si $n=3$.

- 1 Modélisation d'une expérience aléatoire
- 2 Notion de Probabilité
- 3 Notion de conditionnement et d'indépendance

Type de problème rencontré : lorsque la connaissance de la réalisation d'un événement a un impact sur la probabilité de réalisation d'un autre événement.

Dans notre exemple, savoir que B est réalisé modifie intuitivement la probabilité de A .

Definition (Probabilité conditionnelle)

Soient A et B deux événements associés à une même expérience aléatoire tels que $\mathbb{P}(B) \neq 0$. On appelle probabilité conditionnelle de A par rapport à B (ou de A sachant B) la probabilité que A soit réalisé sachant que B est réalisé. On la note : $\mathbb{P}_B(A) = \mathbb{P}(A/B)$ et

elle est définie par : $\mathbb{P}(A/B) = \frac{\mathbb{P}(A \cap B)}{\mathbb{P}(B)}$

Vérifions notre intuition : $\mathbb{P}(A \cap B) = \frac{\#\{FFP, FPF, FFF\}}{8} = \frac{3}{8}$ donc

$$\mathbb{P}(A/B) = \frac{\mathbb{P}(A \cap B)}{\mathbb{P}(B)} = \frac{3}{4} > \frac{1}{2} = \mathbb{P}(A)$$

Propriétés I

- C'est bien une probabilité
- Cas particulier d'un espace fondamental fini muni de l'équiprobabilité : $\mathbb{P}(A \cap B) = \frac{\#A \cap B}{\#total}$; $\mathbb{P}(A/B) = \frac{\#A \cap B}{\#B}$
- Attention ! On ne parle pas de conditionnel pour un événement !
- $\mathbb{P}(\bar{A}/B) = 1 - \mathbb{P}(A/B)$
- $\mathbb{P}(A \cup B/C) = \mathbb{P}(A/C) + \mathbb{P}(B/C) - \mathbb{P}(A \cap B/C)$

Théorème des probabilités composées

$$\mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(B) \times \mathbb{P}(A/B) = \mathbb{P}(A) \times \mathbb{P}(B/A)$$

Propriétés II

- Formule du double conditionnement : soient A, B deux événements tels que $\mathbb{P}(A \cap B) > 0$. Alors pour tout événement C , on a : $\mathbb{P}(A \cap B \cap C) = \mathbb{P}(C/A \cap B) \times \mathbb{P}(B/A) \times \mathbb{P}(A)$.

Théorème de Bayès

Soit (A_1, \dots, A_n) un système complet d'événements. Soit B un événement tel que $\mathbb{P}(B) \neq 0$ associé à la même e.a. Alors, pour $j = 1, 2, \dots, n$, on a

$$\mathbb{P}(A_j/B) = \frac{\mathbb{P}(A_j) \times \mathbb{P}(B/A_j)}{\sum_{i=1}^n \mathbb{P}(A_i) \times \mathbb{P}(B/A_i)}$$

- Si (A_1, \dots, A_n) est un système complet d'événements, alors

$$\mathbb{P}(B) = \sum_{i=1}^n \mathbb{P}(B/A_i) \mathbb{P}(A_i).$$

Indépendance I

Definition (Indépendance)

Soient deux événements A et B de probabilité non nulle associés à une même e.a. On dit que A et B sont indépendants si et seulement si $\mathbb{P}(A/B) = \mathbb{P}(A)$ et $\mathbb{P}(B/A) = \mathbb{P}(B)$.

Interprétation : le fait de savoir que l'un est réalisé ne modifie pas la probabilité de réalisation de l'autre.

Notation : $A \perp B$.

Théorème

A et B indépendants si et seulement si $\mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(A) \times \mathbb{P}(B)$.

Indépendance II

- A et B indépendants équivaut à : A et \overline{B} indépendants, et à : \overline{A} et B indépendants, et à : \overline{A} et \overline{B} indépendants.
- Ne pas confondre incompatibilité et indépendance !
- Incompatible \Rightarrow non indépendant.
- $\forall A$ événement, $A \perp \emptyset$; $A \perp \Omega$.

Indépendance de plus de deux événements

Definition (Indépendance deux à deux)

Soient n événements A_1, \dots, A_n de probabilité non nulle associés à une même e.a. On dit qu'ils sont deux à deux indépendants si et seulement si pour tout couple de deux événements choisis parmi les n , il y a indépendance.

Definition (Indépendance mutuelle)

On dit qu'ils sont mutuellement indépendants si et seulement si ils sont deux à deux indépendants et si, pour toute partie $I = \{i_1, \dots, i_r\}$ de $\{1, \dots, n\}$, on a : $\mathbb{P}(A_{i_1} \cap \dots \cap A_{i_r}) = \mathbb{P}(A_{i_1}) \times \dots \times \mathbb{P}(A_{i_r})$.