



Chapitre 2

Espaces probabilisés et variables aléatoires

En première année, vous avez étudié les espaces probabilisés finis : l'univers était un ensemble fini et les variables aléatoires ne pouvaient donc prendre qu'un nombre fini de valeurs, ceci convient si on a trois dés à six faces ou si on veut lancer n fois une pièce. Mais cela est insuffisant, car pour l'instant, on ne peut pas définir ce que veut dire tirer un nombre au hasard et uniformément dans $[0;1]$ ou bien lancer une infinité de fois une pièce.

Table des matières

1	Espaces probabilisés	2
1.1	Tribu	2
1.2	Probabilité	2
1.3	Probabilité conditionnelle et formules importantes de probabilités	3
1.4	Indépendance d'évènements	4
2	Variables aléatoires réelles	4

1 Espaces probabilisés

1.1 Tribu



Définition de l'union et de l'intersection d'un nombre dénombrable d'ensembles

Soient E un ensemble et $(A_n)_{n \in \mathbb{N}}$ une suite de parties de E . On définit l'**intersection** et l'**union** de tous les A_n :

$$\bigcap_{n=0}^{+\infty} A_n = \{x \in E \quad \forall n \in \mathbb{N} \quad x \in A_n\} \quad \text{et} \quad \bigcup_{n=0}^{+\infty} A_n = \{x \in E \quad \exists n \in \mathbb{N} \quad x \in A_n\}$$

Exemples 1. Déterminer $\bigcap_{n=0}^{+\infty} \left[0; \frac{1}{n+1}\right]$ et $\bigcup_{n=0}^{+\infty} [0; n]$.

En BCPST1, vous avez travaillé avec un univers fini Ω et un événement était une partie quelconque de Ω . Si Ω est un ensemble infini, pour des raisons techniques, seulement certaines parties de Ω pourront être considérées comme des événements. La notion de tribu formalise cette idée.



Définition d'une tribu (ou d'une σ -algèbre)

Soient Ω un ensemble et $\mathcal{T} \subset \mathcal{P}(\Omega)$. On dit que \mathcal{T} est une **tribu** (ou une σ -algèbre) sur Ω si :

1. $\Omega \in \mathcal{T}$
2. Pour tout $A \in \mathcal{T}$, $\bar{A} \in \mathcal{T}$
3. $\forall (A_n)_{n \in \mathbb{N}} \in \mathcal{T}^{\mathbb{N}}, \bigcup_{n=0}^{+\infty} A_n \in \mathcal{T}$

Si $A \in \mathcal{T}$, on dit que A est un **événement**.

Exemples 2. $\mathcal{T}_1 = \mathcal{P}(\Omega)$ est une tribu, pour $A \subset \Omega$, $\mathcal{T}_2 = \{\emptyset, A, \bar{A}, \Omega\}$ est une tribu.



Proposition n° 1 : propriétés d'une tribu

Soit \mathcal{T} une tribu sur Ω , alors :

1. $\emptyset \in \mathcal{T}$
2. $\forall (A_n)_{n \in \mathbb{N}} \in \mathcal{T}^{\mathbb{N}}, \bigcap_{n=0}^{+\infty} A_n \in \mathcal{T}$

3. $\forall (A_1, A_2, \dots, A_n) \in \mathcal{T}^n, \bigcap_{k=1}^n A_k \in \mathcal{T}$ et $\bigcup_{k=1}^n A_k \in \mathcal{T}$
4. Si $(A, B) \in \mathcal{T}^2$, alors $A \setminus B \in \mathcal{T}$

Exemple 3. On effectue une suite infinie de lancers d'une pièce équilibrée.

1. Définir quel ensemble Ω modélise cette expérience.
2. On définit, pour $p \in \mathbb{N}$, l'événement, F_p «on obtient face au p -ième lancer». Donner une définition ensembliste de F_p .
3. Écrire à l'aide des F_p les événements suivants :
 1. A : «au moins une face lors des deux premiers lancers»
 2. B : «face à chaque lancer»
 3. C : «au moins une face»
 4. D : «à partir d'un certain rang, que des faces»

1.2 Probabilité



Définition d'une probabilité

Soit Ω un ensemble et \mathcal{T} une tribu, on dit que $\mathbb{P}: \mathcal{T} \rightarrow [0; 1]$ est une **probabilité** sur Ω muni de la tribu \mathcal{T} si :

1. $\mathbb{P}(\Omega) = 1$
2. Pour tout $(B_n)_{n \in \mathbb{N}} \in \mathcal{T}^{\mathbb{N}}$ avec les B_n deux à deux incompatibles, $\sum \mathbb{P}(B_n)$ converge et $\mathbb{P}\left(\bigcup_{n=0}^{+\infty} B_n\right) = \sum_{n=0}^{+\infty} \mathbb{P}(B_n)$

À partir de maintenant, Ω désignera toujours un univers et \mathbb{P} une probabilité définie sur \mathcal{T} une tribu de Ω .



Proposition n° 2 : propriétés des probabilités

Soit A, B, A_0, \dots, A_n des événements.

1. $\mathbb{P}(\emptyset) = 0$
2. Si A_0, \dots, A_n sont 2 à 2 incompatibles, alors $\mathbb{P}\left(\bigcup_{i=0}^n A_i\right) = \sum_{i=0}^n \mathbb{P}(A_i)$
3. $\mathbb{P}(\bar{A}) = 1 - \mathbb{P}(A)$
4. $\mathbb{P}(A \setminus B) = \mathbb{P}(A) - \mathbb{P}(A \cap B)$
5. $\mathbb{P}(A \cup B) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B) - \mathbb{P}(A \cap B)$
6. Si $B \subset A$ alors $\mathbb{P}(A \setminus B) = \mathbb{P}(A) - \mathbb{P}(B)$ et $\mathbb{P}(B) \leq \mathbb{P}(A)$



Définition d'un événement négligeable, d'un événement presque sûr

Soit $A \in \mathcal{T}$, on dit que A est un événement **négligeable** si $\mathbb{P}(A) = 0$, on dit que A est **presque sûr** si $\mathbb{P}(A) = 1$.

Remarque 1. Un événement négligeable n'est pas forcément l'événement impossible, de même, un événement presque sûr n'est pas forcément l'événement certain Ω .

Exemple 4. Dans le cadre de l'exemple 3, déterminer $\mathbb{P}(B)$ et $\mathbb{P}(C)$.

1.3 Probabilité conditionnelle et formules importantes de probabilités



Définition d'une probabilité conditionnelle

Soit B un événement tel que $\mathbb{P}(B) > 0$, pour A un événement, on définit la **probabilité conditionnelle** de A sachant B par $\mathbb{P}(A|B) = \mathbb{P}_B(A) = \frac{\mathbb{P}(A \cap B)}{\mathbb{P}(B)}$.

Exemple 5. On lance un dé équilibré, quelle est la probabilité de tirer un nombre pair sachant que l'on a tiré un nombre premier ?



Proposition n° 3 : la probabilité conditionnelle est une probabilité

Si $\mathbb{P}(B) > 0$, alors \mathbb{P}_B est une probabilité.

Remarque 2. Si $\mathbb{P}(B) > 0$, alors on a toujours $\mathbb{P}(B)\mathbb{P}(A|B) = \mathbb{P}(A \cap B)$.

Si $\mathbb{P}(B) = 0$, on pose, par convention, $\mathbb{P}(A|B) = 0$, ainsi la relation $\mathbb{P}(B)\mathbb{P}(A|B) = \mathbb{P}(A \cap B)$ reste vraie.



Définition d'un système (quasi) complet d'événements

Soit $I \subset \mathbb{N}$. On dit que $(A_n)_{n \in I}$ est un **système complet d'événements** si les A_n sont deux à deux incompatibles et si $\Omega = \bigcup_{n \in I} A_n$.

On dit que $(A_n)_{n \in I}$ est un **système quasi complet d'événements** si les A_n sont deux à deux incompatibles et si $\mathbb{P}\left(\bigcup_{n \in I} A_n\right) = 1$.



Théorème n° 1 : formule des probabilités totales

Soit $(A_n)_{n \in \mathbb{N}}$ un système (quasi) complet d'événements. Pour tout $B \in \mathcal{T}$, la série $\sum \mathbb{P}(B \cap A_i)$ converge et

$$\mathbb{P}(B) = \sum_{i=0}^{+\infty} \mathbb{P}(B \cap A_i) = \sum_{i=0}^{+\infty} \mathbb{P}(B|A_i)\mathbb{P}(A_i)$$

Remarque 3. La formule des probabilités totales est souvent utile lorsque pour qu'un évènement B soit réalisé, il existe plusieurs cas qui peuvent amener à cet évènement.

Exemple 6. On tire deux boules successivement et sans remise d'une urne contenant x boules rouges et y boules bleues avec $x \geq 1$ et $y \geq 1$. Quelle est la probabilité que la deuxième boule soit bleue ?

Théorème n° 2 : formules des probabilités composées

Soit une famille d'évènements (A_1, A_2, \dots, A_n) alors :

$$\mathbb{P}\left(\bigcap_{k=1}^n A_k\right) = \mathbb{P}(A_1) \prod_{k=1}^{n-1} \mathbb{P}\left(A_{k+1} \mid \bigcap_{i=1}^k A_i\right) = \mathbb{P}(A_1)\mathbb{P}_{A_1}(A_2)\mathbb{P}_{A_1 \cap A_2}(A_3)\mathbb{P}_{A_1 \cap A_2 \cap A_3}(A_4) \dots \mathbb{P}_{A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_{n-1}}(A_n)$$

Remarque 4. La formule des probabilités composées est particulièrement utile lorsqu'il y a une succession d'expériences et que le résultat d'une expérience est susceptible de dépendre des expériences précédentes et que l'on cherche la probabilité que chaque expérience ait eu une issue donnée.

Exemple 7. On tire successivement et sans remise trois billes d'une urne contenant $x \geq 2$ billes rouges et $y \geq 1$ bleues. Quelle est la probabilité que les deux premières soient rouges mais pas la dernière ?

Théorème n° 3 : formule de Bayes

Soit B un évènement tel que $\mathbb{P}(B) > 0$, alors

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

Remarque 5. La formule de Bayes exprime une probabilité conditionnelle avec la probabilité conditionnelle «inverse».

Exemple 8. Considérons une maladie telle que la probabilité qu'une personne soit atteinte soit de 1/1000 et que l'on ait un test pour savoir si un patient est infecté :

- Si le patient est malade, le résultat sera positif avec une probabilité de 99/100.
- Si un patient est sain, le résultat sera négatif avec une probabilité de 95/100 .

Supposons que le test d'un patient soit positif, quelle est la probabilité qu'il soit vraiment malade ?

1.4 Indépendance d'évènements

Définition de l'indépendance de deux évènements, d'une famille ou d'une suite d'évènements

- Les évènements A et B sont dits **indépendants** si $\mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(A)\mathbb{P}(B)$
- Les évènements $(A_k)_{1 \leq k \leq n}$ sont dits **indépendants** si, pour tout $J \subset \llbracket 1 ; n \rrbracket$, $\mathbb{P}\left(\bigcap_{j \in J} A_j\right) = \prod_{j \in J} \mathbb{P}(A_j)$
- Les évènements $(A_n)_{n \in \mathbb{N}}$ sont dits **indépendants** si, pour tout partie **finie** $J \subset \mathbb{N}$, $\mathbb{P}\left(\bigcap_{j \in J} A_j\right) = \prod_{j \in J} \mathbb{P}(A_j)$

Remarques 6. • Lorsque $\mathbb{P}(B) > 0$, alors A et B sont indépendantsssi $\mathbb{P}(A|B) = \mathbb{P}(A)$. Ainsi, la probabilité d'obtenir A est la même si on sait que B est réalisé.

- Pour montrer que trois évènements sont indépendants, il y a 4 conditions à vérifier.
- Si on a une famille d'évènements indépendants, alors toute sous-famille l'est aussi.

2 Variables aléatoires réelles

Définition d'une variable aléatoire réelle

On dit que $X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ est une **variable aléatoire** si pour tout $a \in \mathbb{R}$, l'ensemble $\{\omega \in \Omega \mid X(\omega) \leq a\} \in \mathcal{F}$.

On note $(X \leq a) = \{\omega \in \Omega \mid X(\omega) \leq a\}$. On définit, de même, $(X > a) = \{\omega \in \Omega \mid X(\omega) > a\}$, $(X < a)$ et $(X \geq a)$, ainsi que $(X \in I) = \{\omega \in \Omega \mid X(\omega) \in I\}$

Proposition n° 4

(admis)

Soit X une variable aléatoire et I un intervalle de \mathbb{R} , alors $(X \in I)$ est un évènement.

Définition de la fonction de répartition

Soit X une variable aléatoire, alors $F_X: x \mapsto \mathbb{P}(X \leq x)$ est appelée **fonction de répartition** de X .

Proposition n° 5 : propriétés de la fonction de répartition

Si X est une variable aléatoire, alors F_X est croissante, $F_X(x) \xrightarrow{x \rightarrow +\infty} 1$ et $F_X(x) \xrightarrow{x \rightarrow -\infty} 0$.

Définition de l'indépendance de deux, d'une famille finie ou d'une suites de variables aléatoires

- On dit que deux variables aléatoires X et Y sont **indépendantes** si pour tous intervalles I et J :

$$\mathbb{P}((X \in I) \cap (Y \in J)) = \mathbb{P}(X \in I)\mathbb{P}(Y \in J)$$

- On dit que n variables aléatoires X_0, \dots, X_n sont **indépendantes** si pour tous I_0, \dots, I_n intervalles

$$\mathbb{P}\left(\bigcap_{i=0}^n (X_i \in I_i)\right) = \prod_{i=0}^n \mathbb{P}(X_i \in I_i)$$

- On dit que les variables aléatoires $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ sont **indépendantes** si pour tout $n \in \mathbb{N}$ et pour tous I_0, \dots, I_n intervalles

$$\mathbb{P}\left(\bigcap_{i=0}^n (X_i \in I_i)\right) = \prod_{i=0}^n \mathbb{P}(X_i \in I_i)$$

Remarque 7. Si X_1, \dots, X_n sont indépendantes et $i \neq j$ alors X_i et X_j sont indépendantes (indépendance deux à deux). Mais l'indépendance deux à deux n'entraîne pas l'indépendance. Plus généralement si X_1, \dots, X_n sont indépendantes, alors toute sous-famille est indépendante.