

## Espaces probabilisés (cas général)

### 3.1 Espace probabilisable général

#### 3.1.1 Notion de tribu

##### Définition 1

On considère une expérience aléatoire dont l'**univers** est noté  $\Omega$ .  
Soit  $\mathcal{A}$  un sous-ensemble de  $\mathcal{P}(\Omega)$ .

On dit que  **$\mathcal{A}$  est une tribu sur  $\Omega$**  si :

- $\Omega \in \mathcal{A}$
- $\mathcal{A}$  est stable par passage au complémentaire, autrement dit :

$$\text{Si } A \in \mathcal{A}, \text{ alors } \bar{A} \in \mathcal{A}$$

- $\mathcal{A}$  est stable par union au plus dénombrable, autrement dit :

$$\text{Si } I \subset \mathbb{N}, \text{ et si } (A_i)_{i \in I} \text{ est une famille d'éléments de } \mathcal{A}, \text{ alors } \bigcup_{i \in I} A_i \in \mathcal{A}$$

##### Définition 2

Soient  $\Omega$  un ensemble et  $\mathcal{A}$  une tribu de parties de  $\Omega$ . Le couple  $(\Omega, \mathcal{A})$  s'appelle un **espace probabilisable**.

Les événements de  $\mathcal{A}$  sont des **événements** de l'espace probabilisable  $(\Omega, \mathcal{A})$ .

#### Exemples :

- E1** – L'ensemble  $\mathcal{P}(\Omega)$  est une tribu de parties de  $\Omega$ . C'est la plus grosse tribu qui puisse exister sur  $\Omega$ .  
En pratique, dès que  $\Omega$  est fini, on prend  $\mathcal{A} = \mathcal{P}(\Omega)$  (c'était le cas en première année).
- E2** – Si  $A \subset \Omega$ , alors  $\mathcal{A} = \{\emptyset, A, \bar{A}, \Omega\}$  est une tribu.

**Proposition 3**

Soient  $\Omega$  un ensemble et  $\mathcal{A}$  une tribu de parties de  $\Omega$ . Alors

1.  $\emptyset \in \mathcal{A}$
2. Si  $A$  et  $B$  sont deux événements de  $\mathcal{A}$ , alors  $A \cup B$ ,  $A \cap B$  et  $A \setminus B$  sont dans  $\mathcal{A}$
3.  $\mathcal{A}$  est stable par intersection au plus dénombrable, autrement dit :

Si  $I \subset \mathbb{N}$ , et si  $(A_i)_{i \in I}$  est une famille d'éléments de  $\mathcal{A}$ , alors  $\bigcup_{i \in I} A_i \in \mathcal{A}$

**3.1.2 Espace probabilisé****Remarque :**

(Théorème admis). On suppose que  $\sum u_n$  est une série absolument convergente. Si  $\sigma$  est une permutation de  $\mathbb{N}$ , alors  $\sum u_{\sigma(n)}$  converge aussi absolument et on a :  $\sum_{n=0}^{+\infty} u_n = \sum_{n=0}^{+\infty} u_{\sigma(n)}$ .

Autrement dit, on peut changer l'ordre des termes des séries absolument convergentes, cela ne modifie ni la convergence ni la valeur de la somme.

**Définition 4**

Soit  $(\Omega, \mathcal{A})$  un espace probabilisable. On appelle **probabilité sur  $(\Omega, \mathcal{A})$**  toute application  $\mathbb{P} : \mathcal{A} \rightarrow [0, 1]$  qui vérifie :

- (i)  $\mathbb{P}(\Omega) = 1$
- (ii) Si  $I \subset \mathbb{N}$  et  $(A_i)_{i \in I}$  est une suite d'événements de  $\mathcal{A}$  deux à deux incompatibles, alors :

$$\mathbb{P}\left(\bigcup_{i \in I} A_i\right) = \sum_{i \in I} \mathbb{P}(A_i) \quad (\text{propriété de } \sigma\text{-additivité})$$

Le triplet  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  s'appelle alors un **espace probabilisé**.

**Remarque :**

L'ensemble  $I$  sur lequel on numérote les événements est toujours « au plus dénombrable » pour nous.

Si  $I$  est fini, par exemple  $I = \{1, 2, \dots, n\}$ , alors la notation utilisée signifie :  $\sum_{i \in I} \mathbb{P}(A_i) = \sum_{i=1}^n \mathbb{P}(A_i)$ .

L'écriture a donc bien un sens et ne pose aucun problème.

Si  $I$  est dénombrable, par exemple  $I = \mathbb{N}$ , l'écriture devient celle-ci :  $\sum_{i \in I} \mathbb{P}(A_i) = \sum_{i=0}^{+\infty} \mathbb{P}(A_i)$ .

L'écriture a-t-elle un sens ? La série  $\sum_{i \geq 0} \mathbb{P}(A_i)$  converge-t-elle ?

Pour  $N \geq 0$ , on a  $\sum_{i=0}^N \mathbb{P}(A_i) = \mathbb{P}\left(\bigcup_{i=0}^N A_i\right) \leq 1$ .

La suite des sommes partielles est donc croissante (car la série est à termes positifs), et majorée par 1, donc elle converge. La série  $\sum_{i=0}^{+\infty} \mathbb{P}(A_i)$  est donc bien convergente et sa somme  $\sum_{i=0}^{+\infty} \mathbb{P}(A_i)$  a bien un sens.

De plus, le terme général de la série étant positif, la convergence est également une absolue convergence, donc l'ordre de sommation est indifférent.

**Définition 5**

Soit  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  un espace probabilisé et soit  $A \in \mathcal{A}$ .

- Si  $\mathbb{P}(A) = 0$ , on dit que  $A$  est un **événement négligeable**.
- Si  $\mathbb{P}(A) = 1$ , on dit que  $A$  est un **événement presque-sûr**.

**3.1.3 Propriétés****Proposition 6**

Soit  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  un espace probabilisé et soient  $A$  et  $B$  deux événements. Alors

1.  $\mathbb{P}(\overline{A}) = 1 - \mathbb{P}(A)$
2. En particulier,  $\mathbb{P}(\emptyset) = 1 - \mathbb{P}(\Omega) = 0$
3.  $\mathbb{P}(A \setminus B) = \mathbb{P}(A) - \mathbb{P}(A \cap B)$
4. Si  $A \subset B$ , alors  $\mathbb{P}(A) \leq \mathbb{P}(B)$
5.  $\mathbb{P}(A \cup B) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B) - \mathbb{P}(A \cap B)$

**Remarques :**

**R1** – Les propriétés vues en première année pour les espaces probabilités finis restent donc valables pour les espaces probabilités généraux. *ceitem* La formule du Crible est également vraie dans le cas général. On a par exemple pour trois ensembles :

$$\mathbb{P}(A \cup B \cup C) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B) + \mathbb{P}(C) - \mathbb{P}(A \cap B) - \mathbb{P}(A \cap C) - \mathbb{P}(B \cap C) + \mathbb{P}(A \cap B \cap C)$$

**3.1.4 Le modèle d'équiprobabilité****Définition 7**

Soit  $\Omega$  un ensemble fini. On dit que l'espace probabilisé  $(\Omega, \mathcal{P}(\Omega), \mathbb{P})$  est en **situation d'équiprobabilité** lorsque tous les événements élémentaires ont la même probabilité.

Si  $\Omega = \{\omega_1, \dots, \omega_n\}$ , l'équiprobabilité se traduit par :

$$\forall k \in \llbracket 1, n \rrbracket, \quad \mathbb{P}(\omega_k) = \frac{1}{n}$$

**Théorème 8****Formule dans le cas d'équiprobabilité**

Si un espace probabilisé  $(\Omega, \mathcal{P}(\Omega), \mathbb{P})$  est en situation d'équiprobabilité, alors pour tout événement  $A$ , on a :

$$\mathbb{P}(A) = \frac{\text{Card}(A)}{\text{Card}(\Omega)} = \frac{\text{Nombre de cas favorables à } A}{\text{Nombre de cas total}}$$

**Remarque :**

ATTENTION ! La situation d'équiprobabilité est un cas très très particulier, qui ne fonctionne que dans un cadre fini. Dans la plupart des cas, on est au contraire en non-équiprobabilité.

### 3.1.5 Systèmes complets d'événements

#### Définition 9

Soit  $(\Omega, \mathcal{A})$  un espace probabilisable et  $I \subset \mathbb{N}$ . On dit qu'une famille  $(A_i)_{i \in I}$  d'événements est un **système complet d'événements de  $\Omega$**  si :

(i) Les événements  $A_i$  sont deux à deux incompatibles.

$$\forall i, j \in I, \text{ si } i \neq j, \text{ alors } A_i \cap A_j = \emptyset$$

(ii)  $\Omega = \bigcup_{i \in I} A_i$

#### Exemple :

On lance un dé équilibré. On a  $\Omega = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$ .

- La famille d'événements  $(\{1\}, \{2\}, \{3\}, \{4\}, \{5\}, \{6\})$  est le système complet d'événements composé des événements élémentaires.
- On note  $A$  l'événement "obtenir un nombre pair" et  $B$  l'événement "obtenir un nombre impair". Alors  $(A, B)$  forme un système complet d'événements.

#### Proposition 10

Soit  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  un espace probabilisé et soit  $(A_i)_{i \in I}$  un système complet d'événements. Alors

$$\sum_{i \in I} \mathbb{P}(A_i) = 1$$

#### Définition 11

Soit  $(\Omega, \mathcal{A})$  un espace probabilisé et  $I \subset \mathbb{N}$ . On dit qu'une famille  $(A_i)_{i \in I}$  d'événements est un **système quasi-complet d'événements de  $\Omega$**  si :

(i) Les événements  $A_i$  sont deux à deux incompatibles.

$$\forall i, j \in I, \text{ si } i \neq j, \text{ alors } A_i \cap A_j = \emptyset$$

(ii)

$$\sum_{i \in I} \mathbb{P}(A_i) = 1$$

#### Remarque :

Dans un espace probabilité général, certains événements sont possibles, mais négligeables (de probabilité nulle). La définition de système quasi-complet d'événements permet de ne pas prendre en compte ces événements.

### 3.1.6 Théorème de la limite monotone

#### Définition 12

Soit  $(A_n)$  une suite d'événements d'un espace probabilisé  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ .  
On dit que  $(A_n)$  est une **suite croissante d'événements** de  $\mathcal{A}$  lorsque

$$\forall n \in \mathbb{N}, A_n \subset A_{n+1}$$

On dit que  $(A_n)$  est une **suite décroissante d'événements** de  $\mathcal{A}$  lorsque

$$\forall n \in \mathbb{N}, A_{n+1} \subset A_n$$

#### Théorème 13

#### *Théorème de la limite monotone*

Soit  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  un espace probabilisé.

1. Si  $(A_n)$  est une suite croissante d'événements de  $\mathcal{A}$ , alors la suite  $(\mathbb{P}(A_n))_{n \in \mathbb{N}}$  est convergente et

$$\mathbb{P}\left(\bigcup_{n=0}^{+\infty} A_n\right) = \lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{P}(A_n)$$

2. Si  $(A_n)$  est une suite décroissante d'événements de  $\mathcal{A}$ , alors la suite  $(\mathbb{P}(A_n))_{n \in \mathbb{N}}$  est convergente et

$$\mathbb{P}\left(\bigcap_{n=0}^{+\infty} A_n\right) = \lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{P}(A_n)$$

#### Exemple :

On considère une infinité de lancers de dés et on veut déterminer la probabilité de ne jamais obtenir de 1. Pour cela, on introduit l'événement :  $B$  : "ne jamais obtenir de 1", ainsi que les événements :  $\forall n \in \mathbb{N}, A_n$  : "ne pas obtenir de 1 au cours des  $n$  premiers lancers". Alors, on a

$$B = \bigcap_{n=0}^{+\infty} A_n$$

De plus, on sait que

$$\forall n \in \mathbb{N}, \mathbb{P}(A_n) = \left(\frac{5}{6}\right)^n$$

et ne pas obtenir de 1 au cours des  $n + 1$  premiers lancers, implique en particulier que l'on n'a pas obtenu de 1 au cours des  $n$  premiers lancers : donc  $A_{n+1} \subset A_n$  pour tout  $n \in \mathbb{N}$  et la suite d'événements  $(A_n)$  est donc décroissante pour l'inclusion.

D'après le Théorème de Limite Monotone,  $\mathbb{P}(B) = \lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{P}(A_n)$ . D'où

$$\mathbb{P}(\text{"ne jamais obtenir la face 1"}) = 0$$

#### Remarque :

Si  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  un espace probabilisé et  $(A_n)$  est une suite d'événements de  $\mathcal{A}$ , alors on a toujours :

$$\mathbb{P}\left(\bigcup_{n=0}^{+\infty} A_n\right) = \lim_{N \rightarrow +\infty} \mathbb{P}\left(\bigcup_{k=0}^N A_k\right)$$

$$\mathbb{P}\left(\bigcap_{n=0}^{+\infty} A_n\right) = \lim_{N \rightarrow +\infty} \mathbb{P}\left(\bigcap_{k=0}^N A_k\right)$$

## 3.2 Conditionnement et indépendance

### 3.2.1 Probabilité conditionnelle

**Remarque :**

Toutes les définitions et propriétés énoncés dans le cadre des espaces probabilités finis restent valables pour les espaces probabilités généraux.

### 3.2.2 Définition

**Théorème - Définition 14**

Soit  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  un espace probabilisé et soit  $A$  un événement de probabilité non nulle. Pour tout événement  $B$ , on définit la **probabilité de  $B$  sachant  $A$**  par :

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

**Remarques :**

**R1** – L'application  $\mathbb{P}_A$  est également une probabilité sur  $(\Omega, \mathcal{A})$ .

**R2** – Pour tous événements  $A$  et  $B$  de probabilité non nulle, on a :

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

**Proposition 15**

*Formule des Probabilités Composées*

Soient  $A_1, \dots, A_n$  une famille d'événements telle que  $\mathbb{P}(A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_{n-1}) \neq 0$ , alors on a :

$$\mathbb{P}(A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_n) = \mathbb{P}(A_1)\mathbb{P}_{A_1}(A_2)\mathbb{P}_{A_1 \cap A_2}(A_3) \dots \mathbb{P}_{A_1 \cap \dots \cap A_{n-1}}(A_n)$$

**Théorème 16**

*Formule des probabilités totales*

Soit  $(A_i)_{i \in I}$  un système complet d'événements. Alors pour tout événement  $B$ , on a :

$$\mathbb{P}(B) = \sum_{i \in I} \mathbb{P}(A_i \cap B)$$

**Remarque :**

Si certains  $A_i$  ont une probabilité nulle, on peut les enlever de la somme. On utilise alors un **système quasi-complet d'événements**. Autrement dit, si  $(A_j)_{j \in J}$  sont des événements deux à deux incompatibles, de probabilités non nulle, tels que  $\sum_{i \in I} \mathbb{P}(A_i) = 1$ , alors pour tout événement  $B$ , on a :

$$\mathbb{P}(B) = \sum_{j \in J} \mathbb{P}(A_j \cap B) = \sum_{j \in J} \mathbb{P}(A_j)\mathbb{P}_{A_j}(B)$$

**Théorème 17***Formule de Bayes*

Soit  $(A_i)_{i \in I}$  un système complet d'événements (ou quasi-complet d'événements) et soit  $B$  un événement de probabilité non nulle. Alors pour tout  $i_0 \in I$ , on a :

$$\mathbb{P}_B(A_{i_0}) = \frac{\mathbb{P}(A_{i_0})\mathbb{P}_{A_{i_0}}(B)}{\sum_{i \in I} \mathbb{P}(A_i)\mathbb{P}_{A_i}(B)}$$

**3.2.3 Indépendance d'événements****Définition 18**

On dit que deux événements  $A$  et  $B$  sont indépendants pour la probabilité  $\mathbb{P}$  si

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

**Définition 19**

Soient  $A_1, \dots, A_n$ ,  $n$  événements.

- On dit que les événements sont **deux à deux indépendants** pour la probabilité  $\mathbb{P}$  si

$$\forall i \neq j, A_i \text{ et } A_j \text{ sont indépendants}$$

- On dit que les événements sont **mutuellement indépendants** pour la probabilité  $\mathbb{P}$  si pour tout  $I \subset \llbracket 1, n \rrbracket$ ,

$$\mathbb{P}\left(\bigcap_{i \in I} A_i\right) = \prod_{i \in I} \mathbb{P}(A_i)$$

**Définition 20**

Soit  $(A_n)$  une suite infinie d'événements. On dit que les  $A_n$  sont **indépendants** si pour toute partie finie  $I$  de  $\mathbb{N}$ , on a

$$\mathbb{P}\left(\bigcap_{i \in I} A_i\right) = \prod_{i \in I} \mathbb{P}(A_i)$$