

*Concepts de base des probabilités***Table des matières**

<b>I</b>	<b>Rappels de vocabulaire</b>	<b>2</b>
1	Expérience aléatoire . . . . .	2
2	Univers . . . . .	2
3	Union, intersection, complémentaire... . . . .	3
<b>II</b>	<b>Tribus, événements</b>	<b>5</b>
1	Tribus . . . . .	5
2	Vocabulaire pour les événements . . . . .	6
<b>III</b>	<b>Espaces probabilisés</b>	<b>7</b>
1	Espace probabilisé fini (rappels de première année) . . . . .	7
2	Cas général . . . . .	7
3	Un peu de vocabulaire supplémentaire pour les événements . . . . .	8
<b>IV</b>	<b>Calculer une probabilité</b>	<b>8</b>
1	Propriétés de base . . . . .	8
2	Utilisation des événements élémentaires . . . . .	9
3	Probabilité conditionnelle . . . . .	10
a	Définition . . . . .	10
b	Formule des probabilités composées . . . . .	11
c	Événements indépendants . . . . .	11
d	Quelques exemples . . . . .	12
4	Formule des probabilités totales . . . . .	13
5	Formule de Bayes . . . . .	15

# I Rappels de vocabulaire

## 1 Expérience aléatoire

### Définition 1

On appelle **expérience aléatoire**, toute expérience dont le résultat ne peut être déterminé a priori, c'est-à-dire qui dépend du hasard.

### Exemples 1 :

- Si on lance un dé cubique équilibré dont les faces sont numérotées de 1 à 6 et que l'on note le résultat on effectue une expérience aléatoire.  
Dans la suite nous appellerons cette expérience, **l'expérience (1)**.
- Lorsqu'on lance une pièce une infinité de fois de suite, et que l'on note le numéro du lancer où l'on a obtenu pour la première fois « pile », on réalise aussi une expérience aléatoire.  
Dans la suite nous appellerons cette expérience, **l'expérience (2)**.
- Lorsqu'on choisit au hasard un nombre réel compris entre 0 et 2, on réalise une expérience aléatoire.  
Dans la suite nous appellerons cette expérience, **l'expérience (3)**.

## 2 Univers

### Définition 2

On appelle **univers** de l'expérience aléatoire, l'ensemble  $\Omega$  des issues ou résultats possibles de l'expérience. Les éléments de  $\Omega$  se notent souvent  $\omega$ .

### Exemples 2 :

- Dans l'expérience (1), l'univers est  $\Omega = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$ .
- Lorsqu'on lance une pièce une fois et que l'on regarde si elle tombe sur pile ou face, l'univers est  $\Omega = \{pile, face\}$ .
- Si on choisit 5 cartes dans un jeu de 32 cartes, l'univers est l'ensemble de toutes les parties à 5 éléments des 32 cartes. C'est donc l'ensemble des 5-combinaisons de l'ensemble des 32 cartes.  
On a alors  $\text{card}(\Omega) = \binom{32}{5} = 201\,376$ .
- Si on lance trois fois de suite un dé à 6 faces et que l'on note les trois résultats, on réalise une expérience dont l'univers est  $\Omega = \{(x, y, z)/x, y, z \in \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}\}$ . Attention, ici l'ordre est important.  $\Omega$  est l'ensemble des 3-listes d'éléments de  $\llbracket 1; 6 \rrbracket$ .  
On a ici  $\text{card}(\Omega) = 6^3 = 216$ .
- Si on choisit, au hasard, un mot de la langue française, on réalise une expérience aléatoire dont l'univers est l'ensemble de tous les mots de la langue française.

Toutes ces expériences ont des univers finis et pouvaient être étudiées en première année.

- On s'intéresse maintenant à l'univers de l'expérience (2).  
On lance donc une pièce une infinité de fois et on note le numéro du lancer où on a obtenu pour la première fois pile. Ce premier pile peut apparaître à n'importe quel numéro de lancer et il peut aussi ne jamais apparaître.  
En étant rigoureux, on devrait donc écrire que l'univers de notre expérience est  $\Omega = \mathbb{N}^* \cup \{\text{jamais}\}$ . Toutefois, on peut démontrer que la probabilité de ne jamais obtenir pile est nulle (cf. plus loin dans le cours).  
Ainsi, pour simplifier les calculs et les notations, on écrira plutôt  $\Omega = \mathbb{N}^*$ .  
Cet abus de notation est souvent utilisé et, en BCPST, on ne demande pas de le justifier à chaque fois.
- Pour l'expérience (3), l'univers est  $\Omega = [0; 2]$ .

**Notation :** Soit  $\Omega$  un ensemble. L'ensemble des parties de  $\Omega$  est noté  $\mathcal{P}(\Omega)$ .

**Remarque :**

Lorsque l'ensemble  $\Omega$  est fini on a  $\text{card}(\mathcal{P}(\Omega)) = 2^{\text{card}(\Omega)}$ . (Résultat vu en première année)

### Définition 3

Soit  $\Omega$  un ensemble et  $A$  et  $B$  deux parties de  $\Omega$  (on peut noter  $(A, B) \in \mathcal{P}(\Omega)^2$ ).

- L'**union** de  $A$  et  $B$  est :  $A \cup B = \{x \in \Omega / x \in A \text{ ou } x \in B\}$ .
- L'**intersection** de  $A$  et  $B$  est :  $A \cap B = \{x \in \Omega / x \in A \text{ et } x \in B\}$ .
- Le **complémentaire** de  $A$  est :  $\overline{A} = \{x \in \Omega / x \notin A\}$ .
- On dit que  $A$  et  $B$  sont **disjoints** si, et seulement si,  $A \cap B = \emptyset$ .
- On dit que  $A$  est **inclus** dans  $B$  ( $A \subset B$ ) si, et seulement si,  $\forall x \in \Omega, x \in A \Rightarrow x \in B$ .

### Définition 4

Soit  $(A_n)_{n \in \mathbb{N}}$  une suite de parties de  $\Omega$ . On définit :

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

### Propriété 1

Soit  $\Omega$  un ensemble,  $A \in \mathcal{P}(\Omega)$  et  $(B_n)_{n \in \mathbb{N}} \in (\mathcal{P}(\Omega))^{\mathbb{N}}$ . On a alors :

$$\begin{aligned} A \cup \left( \bigcap_{n=0}^{+\infty} B_n \right) &= \bigcap_{n=0}^{+\infty} (A \cup B_n), & A \cap \left( \bigcup_{n=0}^{+\infty} B_n \right) &= \bigcup_{n=0}^{+\infty} (A \cap B_n), \\ \overline{\bigcup_{n=0}^{+\infty} B_n} &= \bigcap_{n=0}^{+\infty} \overline{B_n}, & \text{et} & \quad \overline{\bigcap_{n=0}^{+\infty} B_n} = \bigcup_{n=0}^{+\infty} \overline{B_n}. \end{aligned}$$

### Démonstration :

1. • Soit  $x \in A \cup \left( \bigcap_{n=0}^{+\infty} B_n \right)$ .

On a alors deux possibilité : soit  $x \in A$  soit  $x \in \bigcap_{n=0}^{+\infty} B_n$ .

→ Si  $x \in A$  alors pour tout  $n \in \mathbb{N}$ ,  $x \in A \cup B_n$  et donc  $x \in \bigcap_{n=0}^{+\infty} (A \cup B_n)$

→ Si  $x \in \bigcap_{n=0}^{+\infty} B_n$  alors pour tout  $n \in \mathbb{N}$ ,  $x \in B_n$  et donc  $x \in A \cup B_n$ . Donc  $x \in \bigcap_{n=0}^{+\infty} (A \cup B_n)$

Dans les deux cas  $x \in \bigcap_{n=0}^{+\infty} (A \cup B_n)$

On a donc l'inclusion  $A \cup \left( \bigcap_{n=0}^{+\infty} B_n \right) \subset \bigcap_{n=0}^{+\infty} (A \cup B_n)$

• Soit  $x \in \bigcap_{n=0}^{+\infty} (A \cup B_n)$ .

Pour tout  $n \in \mathbb{N}$  on a  $x \in A \cup B_n$ .

On a alors deux possibilités : soit il existe  $n$  tel que  $x \notin B_n$  et alors  $x \in A$  soit pour tout  $n \in \mathbb{N}$ ,  $x \in B_n$ .

→ Si  $x \in A$  alors  $x \in A \cup \left( \bigcap_{n=0}^{+\infty} B_n \right)$ .

→ Si pour tout  $n \in \mathbb{N}$ ,  $x \in B_n$  alors  $x \in A \cup \left( \bigcap_{n=0}^{+\infty} B_n \right)$ .

Dans les deux cas  $x \in A \cup \left( \bigcap_{n=0}^{+\infty} B_n \right)$ .

On a donc l'inclusion  $\bigcap_{n=0}^{+\infty} (A \cup B_n) \subset A \cup \left( \bigcap_{n=0}^{+\infty} B_n \right)$

• En conclusion  $A \cup \left( \bigcap_{n=0}^{+\infty} B_n \right) = \bigcap_{n=0}^{+\infty} (A \cup B_n)$

On montre de même que :  $A \cap \left( \bigcup_{n=0}^{+\infty} B_n \right) = \bigcup_{n=0}^{+\infty} (A \cap B_n)$ .

2. • Soit  $x \in \overline{\bigcup_{n=0}^{+\infty} B_n}$

On a alors  $x \notin \bigcup_{n=0}^{+\infty} B_n$  et donc pour tout  $n \in \mathbb{N}$ ,  $x \notin B_n$  c'est-à-dire  $x \in \overline{B_n}$

Ainsi  $x \in \bigcap_{n=0}^{+\infty} \overline{B_n}$

On a donc l'inclusion  $\overline{\bigcup_{n=0}^{+\infty} B_n} \subset \bigcap_{n=0}^{+\infty} \overline{B_n}$

• Soit  $x \in \bigcap_{n=0}^{+\infty} \overline{B_n}$

Alors pour tout  $n \in \mathbb{N}$ ,  $x \in \overline{B_n}$  donc  $x \notin B_n$  et donc  $x \notin \bigcup_{n=0}^{+\infty} B_n$

Ainsi  $x \in \overline{\bigcup_{n=0}^{+\infty} B_n}$

On a donc l'inclusion  $\bigcap_{n=0}^{+\infty} \overline{B_n} \subset \overline{\bigcup_{n=0}^{+\infty} B_n}$

• En conclusion  $\overline{\bigcup_{n=0}^{+\infty} B_n} = \bigcap_{n=0}^{+\infty} \overline{B_n}$

On montre de même que :  $\bigcap_{n=0}^{+\infty} B_n = \overline{\bigcup_{n=0}^{+\infty} \overline{B_n}}$

□

## II Tribus, événements

Lorsqu'on effectue une expérience aléatoire, certains faits liés à cette expérience peuvent se produire ou non : en première année on les appelait des **événements**.

### Exemples 3 :

- Dans l'expérience (1), on peut par exemple considérer l'événement « *le nombre obtenu est pair* ».  
Nous noterons  $A_1$  cet événement.  
L'événement  $A_1$  est réalisé lorsque le résultat est 2, 4 ou 6. On écrit alors  $A_1 = \{2, 4, 6\}$ .
- Dans l'expérience (2), on note  $A_2$  l'événement « *le nombre obtenu est pair* ».  
On a  $A_2 = \{2k/k \in \mathbb{N}^*\}$ .

### Remarque :

Jusqu'à présent, on appelait événement toute partie de  $\Omega$ . Afin d'étendre tous les concepts des probabilités aux univers infinis nous allons devoir préciser la notion d'événement.

### Exemple 4 :

On reprend l'expérience (3). On rappelle que l'expérience consiste à choisir au hasard un réel entre 0 et 2.

Comment pourrait-on définir une probabilité associée à cette expérience ?

Par exemple, pour calculer la probabilité d'avoir un réel entre 0,5 et 1 une idée pourrait être de calculer

$$\frac{1 - 0,5}{2 - 0}.$$

Mais le problème avec cette intuition est par exemple « comment calculer la probabilité d'obtenir un nombre décimal ? »

Contrairement au cas fini, parmi les parties de  $\Omega$ , nous allons choisir les parties sur lesquelles nous définirons ensuite la notion de probabilité.

### 1 Tribus

#### Définition 5

Soient  $\Omega$  un ensemble et  $\mathcal{T}$  une partie de  $\mathcal{P}(\Omega)$ , c'est-à-dire un ensemble de parties de  $\Omega$ .

On dit que  $\mathcal{T}$  est une **tribu** (ou une  **$\sigma$ -algèbre**) sur  $\Omega$  si, et seulement si :

1.  $\Omega \in \mathcal{T}$  ;
2. Si  $A \in \mathcal{T}$  alors  $\overline{A} \in \mathcal{T}$  ;
3. Pour toute suite  $(A_n)_{n \in I}$  d'éléments avec  $I \subset \mathbb{N}$  (partie finie ou non) de  $\mathcal{T}$ ,  $\bigcup_{n \in I} A_n \in \mathcal{T}$ .

Les éléments de  $\mathcal{T}$  sont appelés **événements**

### Exemples 5 :

- $\mathcal{P}(\Omega)$  est une tribu sur  $\Omega$ .
- $\{\emptyset, \Omega\}$  est aussi une tribu sur  $\Omega$ .
- Dans certains cas d'univers infinis (comme par exemple dans le cas de notre choix d'élément de l'intervalle  $[0; 2]$ ), il peut être très difficile de décrire toutes les tribus.

### Remarque :

En BCPST, aucune question sur les tribus ne doit être posée dans une épreuve de mathématiques.

#### Propriété 2

Soient  $\Omega$  un ensemble et  $\mathcal{T}$  une tribu sur  $\Omega$ .

1.  $\emptyset \in \mathcal{T}$ .
2. Si  $A$  et  $B$  sont deux événements de  $\mathcal{T}$ , alors  $A \cup B$ ,  $A \cap B$  et  $A \setminus B$  sont dans  $\mathcal{T}$ .
3. Si  $I$  est une partie finie de  $\mathbb{N}$  et si pour tout  $i \in I$ ,  $A_i \in \mathcal{T}$  alors  $\bigcap_{i \in I} A_i \in \mathcal{T}$ .

### Démonstration :

- Une tribu contient  $\Omega$  et est stable par passage au complémentaire.  
Donc  $\emptyset = \overline{\Omega} \in \mathcal{T}$ .
- $A \cup B \in \mathcal{T}$  est un cas particulier du point 3. de la définition pour une suite de deux éléments.  
On utilise maintenant la stabilité par passage au complémentaire et par union :  
 $\overline{A}$  et  $\overline{B}$  sont dans  $\mathcal{T}$  donc  $\overline{A \cup B} \in \mathcal{T}$  et donc  $\overline{\overline{A \cup B}} = A \cap B \in \mathcal{T}$ .  
 $A \setminus B = A \cap \overline{B}$  donc  $A \setminus B \in \mathcal{T}$ .
- Se démontre par récurrence maintenant que l'on sait que l'intersection de deux éléments de  $\mathcal{T}$  est dans  $\mathcal{T}$ .

□

### Définition 6

Soient  $\Omega$  un ensemble et  $\mathcal{T}$  une tribu sur  $\Omega$ . Le couple  $(\Omega, \mathcal{T})$  s'appelle un **espace probabilisable**.

## 2 Vocabulaire pour les événements

### Définition 7

Soient  $A$  et  $B$  deux événements associés à une même expérience aléatoire.

- L'événement **contraire** de  $A$  est l'événement «  $A$  n'est pas réalisé » (c'est-à-dire non  $A$ ). Il est représenté par le complémentaire de  $A$  dans  $\Omega$  que l'on note  $\overline{A}$ .
- L'événement «  $A$  et  $B$  sont réalisés » est représenté par l'intersection  $A \cap B$ .
- L'événement «  $A$  ou  $B$  est réalisé » est représenté par la réunion  $A \cup B$ .
- On dit que les événements  $A$  et  $B$  sont **disjoints** ou **incompatibles** si  $A \cap B = \emptyset$  (c'est-à-dire qu'ils ne peuvent pas être réalisés simultanément).
- On dit que  $A$  **implique**  $B$  si  $A \subset B$ , c'est-à-dire si la réalisation de  $A$  entraîne la réalisation de  $B$ .
- Un événement qui est toujours réalisé est appelé un **événement certain**, il est donc représenté par l'ensemble  $\Omega$ .
- Un événement qui n'est jamais réalisé est appelé un **événement impossible**, il est représenté par l'ensemble vide  $\emptyset$ .
- Les événements qui sont représentés par un singleton  $\{\omega\}$  sont appelés des **événements élémentaires**.

### Définition 8

Soit  $(\Omega, \mathcal{T})$  un espace probabilisable. On appelle **système complet d'événements** de  $\Omega$  toute famille  $(A_i)_{i \in I}$  ( $I$  est une partie de  $\mathbb{N}$  finie ou non) d'éléments de  $\mathcal{T}$  telle que

1. Les événements  $A_i$  sont deux à deux disjoints :  $\forall (i, j) \in I^2$  tels que  $i \neq j$ ,  $A_i \cap A_j = \emptyset$ .
2.  $\Omega = \bigcup_{i \in I} A_i$

### Exemple 6 :

Dans l'expérience (2), on avait  $\Omega = \mathbb{N}^*$  (en adoptant l'abus de notation qui consiste à « oublier » le cas où on obtient jamais pile) .

- On note  $A$  l'événement « obtenir un nombre pair », et  $B$  l'événement « obtenir un nombre impair ». Alors  $(A, B)$  est un système complet d'événements. On dit aussi que les événements  $A$  et  $B$  forment un système complet d'événements.
- La famille infinie d'événements  $(\{1\}, \{2\}, \{3\}, \dots) = (\{n\})_{n \in \mathbb{N}^*}$  est le système complet d'événements composé des événements élémentaires.  
L'événement  $\{n\}$  signifie « obtenir pile pour la première fois au  $n^{\text{ème}}$  lancer ».

### III Espaces probabilisés

#### 1 Espace probabilisé fini (rappels de première année)

Lorsque  $\Omega$  est fini, on le munira toujours de  $\mathcal{P}(\Omega)$  comme tribu.

##### **Définition 9**

Soit  $\Omega$  un univers fini. On appelle **probabilité** définie sur  $(\Omega, \mathcal{P}(\Omega))$ , toute application  $P$  de  $\mathcal{P}(\Omega)$  dans  $[0; 1]$  qui vérifie :

- (i)  $P(\Omega) = 1$ .
- (ii) Si  $A$  et  $B$  sont deux événements disjoints, alors  $P(A \cup B) = P(A) + P(B)$ .

Le triplet  $(\Omega, \mathcal{P}(\Omega), P)$  s'appelle un **espace probabilisé fini** et pour tout événement  $A$ , le réel  $P(A)$  s'appelle la **probabilité de l'événement  $A$** .

Nous allons maintenant étendre cette définition aux cas des univers infinis.

#### 2 Cas général

##### **Définition 10**

Soit  $(\Omega, \mathcal{T})$  un espace probabilisable. On appelle probabilité sur  $(\Omega, \mathcal{T})$  toute application  $P$  de  $\mathcal{T}$  dans  $[0; 1]$  vérifiant :

- 1.  $P(\Omega) = 1$
- 2. Pour toute suite  $(A_i)_{i \in I}$  ( $I$  est une partie de  $\mathbb{N}$  finie ou non) d'événements **deux à deux disjoints** on a :

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

$(\Omega, \mathcal{T}, P)$  est alors appelé **espace probabilisé** et pour tout événement  $A$ , le réel  $P(A)$  s'appelle la **probabilité de l'événement  $A$** .

##### **Remarques :**

- La principale différence par rapport au cas fini est que dans le deuxième point, on peut prendre une suite infinie d'événements ce qui n'était pas possible dans le cas fini car il n'existe qu'un nombre fini d'événements.
- Cette définition sous-entend que la série  $\sum_{i \in I} P(A_i)$  est convergente.

On peut voir rapidement que ceci est bien le cas dès que l'axiome de  $\sigma$ -additivité est supposé vrai pour une union finie d'événements.

En effet, si on considère une suite  $(A_n)_{n \in \mathbb{N}}$  d'événements, la série  $\sum P(A_n)$  est à termes positifs donc il suffit de montrer que ses sommes partielles sont majorées pour obtenir la convergence de la série.

On pose alors  $S_n = \sum_{k=0}^n P(A_k)$ . D'après l'axiome de  $\sigma$ -additivité,  $S_n = P\left(\bigcup_{k=0}^n A_k\right)$ .

Or la fonction  $P$  est à valeurs dans  $[0; 1]$ . Donc  $P\left(\bigcup_{k=0}^n A_k\right) \in [0; 1]$ .

La série  $\sum P(A_n)$  est donc une série à termes positifs dont les sommes partielles sont majorées, cette série est donc bien convergente.

**Définition 11**

Un événement  $A \in \mathcal{T}$  est dit **négligeable** (ou **quasi-impossible**) si, et seulement si,  $P(A) = 0$  et **presque sûr** (ou **presque certain**) si, et seulement si,  $P(A) = 1$ .

**Remarque :**

Attention un événement négligeable n'est pas forcément l'événement impossible  $\emptyset$ !!

Et un événement presque sûr n'est pas forcément l'événement certain  $\Omega$ !!

**Définition 12**

Soit  $(\Omega, \mathcal{T})$  un espace probablisable. On appelle **système quasi-complet d'événements** de  $\Omega$  toute famille  $(A_i)_{i \in I}$  ( $I$  est une partie de  $\mathbb{N}$  finie ou non) d'éléments de  $\mathcal{T}$  telle que

1. Les événements  $A_i$  sont deux à deux disjoints :  $\forall (i, j) \in I^2$  tels que  $i \neq j$ ,  $A_i \cap A_j = \emptyset$ .
2.  $\sum_{i \in I} P(A_i) = 1$ .

## IV Calculer une probabilité

## 1 Propriétés de base

**Propriété 3**

Soit  $(\Omega, \mathcal{T}, P)$  un espace probablisé et soient  $A$  et  $B$  deux événements de  $\mathcal{T}$ .

1.  $P(\bar{A}) = 1 - P(A)$ , donc  $P(\emptyset) = 0$
2. Si  $A \subset B$  alors  $P(A) \leq P(B)$
3.  $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$

**Propriété 4**

Soit  $(\Omega, \mathcal{T}, P)$  un espace probablisé et soit  $(A_i)_{i \in I}$  ( $I$  partie de  $\mathbb{N}$ ) un système complet d'événements de  $\mathcal{T}$ . Alors la série  $\sum_{i \in I} P(A_i)$  est convergente et :

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

**Remarques :**

- Cela découle directement de l'axiome de  $\sigma$ -additivité et de la définition d'un système complet d'événements.
  - Grâce à cette propriété, on voit qu'un système complet d'événements est aussi un système quasi-complet d'événements.
- La réciproque est **FAUSSE!!!**



**Propriété 5**

Soit  $(\Omega, \mathcal{P}(\Omega), P)$  un espace probabilisé tel que  $\Omega = \{\omega_i / i \in \mathbb{N}\}$ .

Alors la série  $\sum P(\{\omega_i\})$  est convergente et  $\sum_{i=0}^{+\infty} P(\{\omega_i\}) = 1$ .

De plus, pour tout événement  $A$ , la série  $\sum_{\omega \in A} P(\{\omega\})$  est convergente et on a :

$$P(A) = \sum_{\omega \in A} P(\{\omega\}).$$

**Remarque :**

Cette propriété nous dit que pour calculer la probabilité d'un événement quelconque on peut se ramener au calcul des probabilités des événements élémentaires.

**Propriété 6**

Soit  $\Omega$  un univers tel que  $\Omega = \{\omega_i / i \in \mathbb{N}\}$ .

On considère une suite réelle  $(p_i)_{i \in \mathbb{N}}$  et on suppose que

—  $\forall i \in \mathbb{N}, p_i \geq 0$  ;

— la série  $\sum p_i$  est convergente et  $\sum_{i=0}^{+\infty} p_i = 1$ .

Alors il existe une unique probabilité  $P$  sur  $(\Omega, \mathcal{P}(\Omega))$  telle que :  $\forall i \in \mathbb{N}, P(\{\omega_i\}) = p_i$ .

**Conseils méthodologiques :**

Cette propriété permet de répondre aux questions du type « Montrer que  $P$  définit une probabilité sur  $\Omega$  ». Il suffira de vérifier que  $\forall \omega \in \Omega, P(\{\omega\}) \geq 0$  et que la série  $\sum P(\{\omega_n\})$  est convergente et sa somme vaut 1.

**Exemple 7 :**

On considère un générateur de nombres aléatoires qui donne l'entier  $n \in \mathbb{N}$  avec la probabilité

$$P(\{n\}) = e^{-2} \frac{2^n}{n!}.$$

— Vérifions que  $P$  définit bien une probabilité sur  $\mathbb{N}$ .

On remarque tout d'abord que pour tout  $n \in \mathbb{N}, P(\{n\}) \geq 0$ .

De plus, la série  $\sum \frac{2^n}{n!}$  est convergente (série exponentielle), donc la série  $\sum P(\{n\})$  est convergente et :

$$\sum_{n=0}^{+\infty} P(\{n\}) = e^{-2} \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{2^n}{n!} = e^{-2} \times e^2 = 1.$$

Ainsi,  $P$  définit bien une probabilité sur  $\mathbb{N}$ .

— On souhaite maintenant calculer la probabilité de l'événement  $B$  : « obtenir un entier pair ».

On a  $B = \{2k, k \in \mathbb{N}\} = \bigcup_{k=0}^{+\infty} \{2k\}$ . Or on sait que la série  $\sum P(\{2k\})$  est convergente et :

$$P(B) = \sum_{k=0}^{+\infty} P(\{2k\}) = \sum_{k=0}^{+\infty} e^{-2} \frac{2^{2k}}{(2k)!}.$$

On reconnaît ici « presque » la série exponentielle. L'astuce consiste à remarquer que, pour tout  $x \in \mathbb{R}$  :

$$e^x + e^{-x} = \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{x^n}{n!} + \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{(-x)^n}{n!} = 2 \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{x^{2k}}{(2k)!}.$$

Donc on a  $P(B) = e^{-2} \times \frac{e^2 + e^{-2}}{2} = \frac{1 + e^{-4}}{2}$ .

## Cas des événements élémentaires équiprobables dans un univers fini :

### Définition 13

On dit que deux événements sont **équiprobables** si et seulement s'ils ont la même probabilité.

### Propriété 7

On suppose que  $\Omega = \{\omega_1, \dots, \omega_n\}$  est un univers fini.

Si tous les événements élémentaires sont équiprobables alors nécessairement on a :  $P(\{\omega_i\}) = \frac{1}{n}$ .

On appelle cette probabilité la **probabilité uniforme**.

On en déduit que pour tout événement  $A$  :

$$P(A) = \sum_{i/\omega_i \in A} P(\{\omega_i\}) = \frac{\text{card}(A)}{\text{card}(\Omega)}$$

### Exemple 8 :

Dans l'expérience (1) comme le dé est équilibré chaque face a une probabilité  $\frac{1}{6}$  de se produire. Les événements élémentaires sont donc équiprobables.

Ainsi l'événement  $A_1$  : « obtenir un nombre pair » est de probabilité  $P(A_1) = \frac{\text{card}(A_1)}{\text{card}(\Omega)} = \frac{3}{6} = \frac{1}{2}$ .

## 3 Probabilité conditionnelle

### a Définition

### Définition 14

Soit  $(\Omega, \mathcal{T}, P)$  un espace probabilisé et  $A$  un événement de probabilité non nulle. Pour tout événement  $B$ , on appelle **probabilité conditionnelle de  $B$  sachant  $A$**  le réel :

$$P_A(B) = \frac{P(A \cap B)}{P(A)}.$$

On la note aussi  $P(B/A)$ .

### Théorème 1

Soit  $(\Omega, \mathcal{T}, P)$  un espace probabilisé et  $A$  un événement de probabilité non nulle.

Alors, l'application  $P_A : B \mapsto P_A(B)$  est une probabilité sur  $\Omega$  appelée **probabilité conditionnelle relative à  $A$**  ou encore **probabilité sachant  $A$** .

### Remarques :

- On peut déduire de la définition  $P(A \cap B) = P(A) \times P_A(B)$ .
- Si  $P(B) \neq 0$ , on peut aussi écrire  $P_B(A) = \frac{P(B \cap A)}{P(B)}$  et donc  $P(B \cap A) = P(B) \times P_B(A)$
- Comme  $P(A \cap B) = P(B \cap A)$  on a  $P(A) \times P_A(B) = P(B) \times P_B(A)$
- Le but de vos exercices est de vous faire « jouer » avec toutes ces égalités.
- Comme  $P_A$  est une probabilité, toutes les propriétés de la définition 10 et de la propriété 3 peuvent lui être appliquées.

## b Formule des probabilités composées

### **Théorème 2 : Formule des probabilités composées**

Soit  $(A_1, A_2, \dots, A_n)$  une famille d'événements tels que  $P(A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_{n-1}) \neq 0$ . Alors on a :

$$P(A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_{n-1} \cap A_n) = P(A_1) \times P_{A_1}(A_2) \times P_{A_1 \cap A_2}(A_3) \times \dots \times P_{A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_{n-1}}(A_n).$$

#### Remarques :

- La démonstration se fait par récurrence sur  $n$ .
- Pour deux événements on retrouve  $P(A \cap B) = P(A) \times P_A(B)$ .

## c Événements indépendants

### **Définition 15**

On dit que deux événements  $A$  et  $B$  sont **indépendants pour la probabilité  $P$**  si, et seulement si,

$$P(A \cap B) = P(A) \times P(B)$$

#### Remarque :

Il est très important de comprendre que le mot « indépendant » en mathématiques n'est pas toujours identique au mot « indépendant » en français. Des hasards de calcul peuvent donner des événements (dépendants d'un paramètre) indépendants pour certaines valeurs du paramètre mais pas pour d'autres. (cf. exercices)

### **Propriété 8**

Soit  $A$  et  $B$  deux événements. Si  $P(B) \neq 0$  alors :

$$A \text{ et } B \text{ sont indépendants} \Leftrightarrow P_B(A) = P(A).$$

### **Définition 16**

Soit  $(A_1, \dots, A_n)$  une famille de  $n$  événements.

On dit que les événements  $(A_1, \dots, A_n)$  sont **mutuellement indépendants pour la probabilité  $P$**  ou tout simplement **indépendants pour la probabilité  $P$**  si, et seulement si :

$$\forall I \subset \llbracket 1; n \rrbracket, \quad P\left(\bigcap_{i \in I} A_i\right) = \prod_{i \in I} P(A_i).$$

### **Définition 17**

Soit  $(A_n)_{n \in \mathbb{N}}$  une suite infinie d'événements.

On dit que les  $(A_n)_{n \in \mathbb{N}}$  sont **mutuellement indépendants pour la probabilité  $P$**  ou tout simplement **indépendants pour la probabilité  $P$**  si, et seulement si :

$$\forall I \subset \mathbb{N}, \quad I \text{ partie finie}, \quad P\left(\bigcap_{i \in I} A_i\right) = \prod_{i \in I} P(A_i).$$

#### Remarques :

- Dans un exercice, si l'on vous dit que l'on répète **de façon identique** une expérience, cela signifie que les événements liés uniquement à l'expérience numéro  $n$  sont indépendants de ceux liés uniquement à l'expérience numéro  $p$  ( $n \neq p$ ).
- **ATTENTION** pour une famille de plus de trois événements, l'indépendance deux à deux n'entraîne pas forcément l'indépendance mutuelle.

## d Quelques exemples

### Exemple 9 :

On lance deux fois de suite un dé cubique équilibré. On note  $A$  l'événement « obtenir 1 au premier lancer »,  $B$  l'événement « obtenir 2 au deuxième lancer » et  $C$  l'événement « obtenir le même résultat aux deux lancers ».

- Les événements  $A$  et  $B$  sont indépendants car les deux lancers sont indépendants.
- L'événement  $A \cap C$  signifie qu'on a obtenu 1 aux deux lancers donc  $P(A \cap C) = \frac{1}{36}$  et  $P(A) = \frac{1}{6}$  et  $P(C) = \frac{6}{36} = \frac{1}{6}$ . Donc  $P(A \cap C) = P(A) \times P(C)$ .

Donc  $A$  et  $C$  sont indépendants et, de même,  $B$  et  $C$  sont indépendants.

Ainsi les événements  $(A, B, C)$  sont indépendants deux à deux.

Mais ils ne sont pas mutuellement indépendants car  $P(A \cap B \cap C) = P(\emptyset) = 0$  et  $P(A) \times P(B) \times P(C) \neq 0$ .

### Exemple 10 :

On reprend notre expérience (2). La pièce utilisée a deux fois plus de chance de donner pile que face.

On note :

- $B$  l'événement « ne jamais obtenir pile » ;
  - pour  $n \in \mathbb{N}^*$ ,  $A_n$  l'événement « obtenir pile pour la première fois au  $n^{\text{ième}}$  lancer » ;
  - pour  $k \in \mathbb{N}^*$ ,  $F_k$  l'événement « obtenir face au  $k^{\text{ème}}$  lancer ».
1. Pour  $n \in \mathbb{N}^*$ , calculer  $P(A_n)$ .
  2. Calculer  $P(B)$ .
  1. L'événement  $A_n$  signifie que l'on a obtenu  $n - 1$  fois face, puis une fois pile. On a donc :

$$A_n = F_1 \cap \dots \cap F_{n-1} \cap \overline{F_n}.$$

Comme les lancers sont indépendants (car tous les lancers sont réalisés dans les mêmes conditions), les événements  $(F_k)_{k \in \mathbb{N}^*}$  sont indépendants. On a donc :

$$P(A_n) = P(F_1) \times \dots \times P(F_{n-1}) \times P(\overline{F_n}).$$

Comme on a deux fois plus de chance d'obtenir pile que d'obtenir face, on sait donc que  $P(F_k) = \frac{1}{3}$  et  $P(\overline{F_k}) = \frac{2}{3}$ .

$$\text{Ainsi } P(A_n) = \left(\frac{1}{3}\right)^{n-1} \times \frac{2}{3}.$$

2. On peut remarquer que  $B = \overline{\bigcup_{n=1}^{+\infty} A_n}$ .

De plus les événements  $(A_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$  sont deux à deux disjoints car pour tout  $i \neq j$ ,  $A_i \cap A_j = \emptyset$ , donc, d'après l'axiome de  $\sigma$ -additivité :

$$P\left(\bigcup_{n=1}^{+\infty} A_n\right) = \sum_{n=1}^{+\infty} P(A_n).$$

Ainsi :

$$P(B) = 1 - \sum_{n=1}^{+\infty} P(A_n) = 1 - \sum_{n=1}^{+\infty} \left(\frac{1}{3}\right)^{n-1} \times \frac{2}{3} = 1 - \frac{2}{3} \times \underbrace{\frac{1}{1 - \frac{1}{3}}}_{\text{car } |1/3| < 1} = 0.$$

L'événement  $B$  est négligeable (ou quasi-impossible) mais ATTENTION ce n'est pas l'ensemble vide. Toutefois, dans beaucoup d'exercices, on travaillera « comme si »  $B$  était l'ensemble vide.

**Exemple 11 :**

Un joueur lance un dé équilibré à 6 faces. S'il obtient un six, il arrête l'expérience. Sinon, il lance à nouveau le dé.

On introduit les notations suivantes :

- pour  $k \in \mathbb{N}^*$ ,  $S_k$  : « obtenir six au  $k^{\text{ème}}$  lancer » ;
- Pour  $n \in \mathbb{N}^*$ ,  $V_n$  : « le joueur obtient pour la première fois un six au  $n^{\text{ème}}$  lancer ».

Calculons  $P(V_n)$ .

Soit  $n \in \mathbb{N}^*$ . On a  $V_n = \overline{S_1} \cap \dots \cap \overline{S_{n-1}} \cap S_n$ .

Dans cette expérience, l'énoncé ne nous permet pas d'affirmer que les lancers de dé sont indépendants car à chaque répétition de l'expérience on ne sait pas quels sont les lancers qui auront lieu. Nous ne pouvons donc pas affirmer, juste à la lecture de l'énoncé, que les événements  $(S_k)_{k \in \mathbb{N}^*}$  sont indépendants.

Grâce à la formule des probabilités composées, on a :

$$\begin{aligned} P(V_n) &= P(\overline{S_1} \cap \dots \cap \overline{S_{n-1}} \cap S_n) \\ &= P(\overline{S_1}) \times P_{\overline{S_1}}(\overline{S_2}) \dots \times P_{\overline{S_1} \cap \dots \cap \overline{S_{n-1}}}(S_n) \\ &= \left(\frac{5}{6}\right)^{n-1} \times \frac{1}{6}. \end{aligned}$$

#### 4 Formule des probabilités totales

**Convention :**

On adopte pour la suite la convention suivante : si  $P(A) = 0$ , on décide que  $P(A)P_A(B) = 0$ .

**Théorème 3 : Formule des probabilités totales de sup !**

Soit  $n \in \mathbb{N}^*$  et  $(A_1, A_2, \dots, A_n)$  un système complet d'événements. Alors pour tout événement  $B$  on a :

$$P(B) = P(A_1 \cap B) + P(A_2 \cap B) + \dots + P(A_n \cap B) = \sum_{k=1}^n P(A_k \cap B) \quad \text{version 1}$$

$$= P(A_1)P_{A_1}(B) + P(A_2)P_{A_2}(B) + \dots + P(A_n)P_{A_n}(B) = \sum_{k=1}^n P(A_k)P_{A_k}(B). \quad \text{version 2}$$

**Remarque :**

En exercice, pour gagner du temps, il sera bon de commencer directement avec la « bonne » version !

**Théorème 4 : Formule des probabilités totales de spé !**

Soit  $(A_n)_{n \in \mathbb{N}}$  un système complet d'événements. Alors pour tout événement  $B$ , la série  $\sum P(A_n \cap B)$  est convergente et on a :

$$P(B) = \sum_{n=0}^{+\infty} P(A_n \cap B) \quad \text{version 1}$$

$$= \sum_{n=0}^{+\infty} P(A_n)P_{A_n}(B). \quad \text{version 2}$$

**Théorème 5 : Extension de la formule des probabilités totales**

Soit  $(A_n)_{n \in \mathbb{N}}$  un système quasi-complet d'événements. Alors pour tout événement  $B$ , les séries  $\sum P(A_n \cap B)$  et  $\sum P(A_n)P_{A_n}(B)$  sont convergentes et on a :

$$P(B) = \sum_{n=0}^{+\infty} P(A_n \cap B) \quad \text{version 1}$$

$$= \sum_{n=0}^{+\infty} P(A_n)P_{A_n}(B). \quad \text{version 2}$$

**Moyen mnémotechnique :**

Si  $(\boxed{1}, \boxed{2}, \boxed{3}, \dots)$  est un système complet ou quasi-complet d'événements alors :

$$P(\sim) = P(\boxed{1})P_{\boxed{1}}(\sim) + P(\boxed{2})P_{\boxed{2}}(\sim) + P(\boxed{3})P_{\boxed{3}}(\sim) + \dots$$

$$\text{ou } P(\sim) = P(\boxed{1} \cap \sim) + P(\boxed{2} \cap \sim) + P(\boxed{3} \cap \sim) + \dots$$

**Conseils méthodologiques :**

La formule des probabilités totales est très présente dans les exercices de probabilités. Il est donc indispensable de la connaître parfaitement.

En particulier, la formule des probabilités totales permet, dans des exercices faisant intervenir des expériences qui se répètent, d'obtenir une relation de récurrence entre la valeur d'une probabilité à l'expérience  $n$  et à l'expérience  $n - 1$ .

**Exemple 12 :**

On dispose de deux pièces : la pièce  $A$  donne face avec la probabilité  $\frac{1}{2}$  et la pièce  $B$  donne face avec la probabilité  $\frac{2}{3}$ .

On choisit une des pièces au hasard. On la lance. Si on obtient face, on conserve la pièce que l'on vient de lancer, sinon on change de pièce. On effectue ainsi une suite de lancers.

On admet l'existence d'un espace probabilisé  $(\Omega, \mathcal{T}, P)$  permettant l'étude de cette expérience.

On note  $A_n$  l'événement « jouer avec la pièce  $A$  au  $n^{\text{ième}}$  lancer ».

Le but est de calculer  $P(A_n)$ .

Le  $n^{\text{ième}}$  lancer dépend fortement du résultat obtenu au lancer précédent et donc de la pièce avec laquelle on a joué. L'idée est donc d'exprimer  $P(A_n)$  en fonction de  $P(A_{n-1})$ .

Pour cela, utilisons la formule des probabilités totales avec le système complet d'événements  $(A_{n-1}, \overline{A_{n-1}})$  (on a bien  $A_{n-1} \cap \overline{A_{n-1}} = \emptyset$  et  $A_{n-1} \cup \overline{A_{n-1}} = \Omega$ ).

On a donc, pour  $n \geq 2$  fixé :

$$P(A_n) = P(A_{n-1}) \times P_{A_{n-1}}(A_n) + P(\overline{A_{n-1}}) \times P_{\overline{A_{n-1}}}(A_n).$$

Jouer avec la pièce  $A$  au  $n^{\text{ième}}$  lancer sachant que l'on a joué avec la pièce  $A$  au lancer précédent signifie que l'on a obtenu face au  $n - 1^{\text{ième}}$  lancer avec la pièce  $A$ . On a donc  $P_{A_{n-1}}(A_n) = \frac{1}{2}$ . De même,  $P_{\overline{A_{n-1}}}(A_n) = \frac{1}{3}$ .

$$\text{Donc on obtient : } P(A_n) = P(A_{n-1}) \times \frac{1}{2} + (1 - P(A_{n-1})) \times \frac{1}{3} = \frac{1}{6}P(A_{n-1}) + \frac{1}{3}.$$

En posant  $p_n = P(A_n)$  pour tout  $n \in \mathbb{N}^*$ , on obtient la relation de récurrence  $p_n = \frac{1}{6}p_{n-1} + \frac{1}{3}$ .

La suite  $(p_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$  est arithmético-géométrique et vous devez donc savoir exprimer  $p_n$  en fonction de  $n$ .

### Exemple 13 :

Une urne contient un jeton noir. Un joueur lance un dé équilibré à 6 faces. S'il obtient un six, il tire un jeton dans l'urne. Sinon, il rajoute un jeton rouge dans l'urne et répète la manipulation. On admet l'existence d'un espace probabilisé  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  permettant l'étude de cette expérience.

On introduit les notations suivantes :

- $S_k$  : « obtenir six au  $k^{\text{ème}}$  lancer » ;
- Pour  $n \in \mathbb{N}^*$ ,  $V_n$  : « le joueur obtient pour la première fois un six au  $n^{\text{ème}}$  lancer » ;
- $N$  : « le jeton tiré est noir ».

On admet que  $\forall x \in ]-1; 1[, \sum_{n=1}^{+\infty} \frac{x^n}{n} = -\ln(1-x)$ .

1. Montrer que la famille  $(V_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$  forme un système quasi-complet d'événements.
2. À l'aide de la formule des probabilités totales, calculer  $P(N)$ .

1. Nous avons déjà calculé  $P(V_n)$  dans l'exemple 11.

Par définition des événements  $(V_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$ , pour tout  $(i, j) \in (\mathbb{N}^*)^2$  tel que  $i \neq j$ ,  $V_i \cap V_j = \emptyset$ . Donc les événements  $(V_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$  sont deux à deux disjoints.

$$\text{De plus } \sum_{k=1}^{+\infty} P(V_k) = \frac{1}{6} \sum_{n=1}^{+\infty} \left(\frac{5}{6}\right)^{n-1} = 1.$$

Les événements  $(V_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$  forment un système quasi-complet d'événements.

2. Les événements  $(V_n)_{n \in \mathbb{N}}$  forment un système quasi-complet d'événements donc, d'après la formule des probabilités totales :

$$\begin{aligned} P(N) &= \sum_{n=1}^{+\infty} P(V_n)P_{V_n}(N) && \text{la série est bien convergente d'après la FPT} \\ &= \sum_{n=1}^{+\infty} \frac{1}{6} \left(\frac{5}{6}\right)^{n-1} \times \frac{1}{n} && \text{exemple 11 et description de l'expérience} \\ &= \frac{1}{5} \sum_{n=1}^{+\infty} \frac{1}{n} \left(\frac{5}{6}\right)^n = \frac{-\ln\left(1 - \frac{5}{6}\right)}{5} = \frac{\ln(6)}{5} \end{aligned}$$

## 5 Formule de Bayes

### Théorème 6 : Formule de Bayes

Si  $A$  et  $B$  sont deux événements de probabilités non nulles, on a :

$$P_B(A) = \frac{P(A) \times P_A(B)}{P(B)}.$$

### Corollaire 1

Soit  $(A_n)_{n \in \mathbb{N}}$  un système quasi-complet d'événements de probabilités non nulles. Soient, de plus,  $A$  et  $B$  deux événements de probabilités non nulles. On a :

$$P_B(A) = \frac{P(A)P_A(B)}{\sum_{n=0}^{+\infty} P(A_n)P_{A_n}(B)}$$

### Remarque :

Il n'est pas indispensable de retenir par cœur cette formule car elle découle directement de la formule de Bayes et de la formule des probabilités totales.