

## Chapitre 35

# Probabilités 2 – Indépendance, conditionnement

### Plan du chapitre

<b>1</b>	<b>Probabilités conditionnelles</b>	<b>2</b>
1.1	Définition	2
1.2	Formule des probabilités composées	3
1.3	Formule des probabilités totales	4
1.4	Formule de Bayes	4
1.5	Loi conditionnelle	5
<b>2</b>	<b>Indépendance d'événements</b>	<b>6</b>
2.1	Indépendance de deux événements	6
2.2	Événements mutuellement indépendants	7
<b>3</b>	<b>Variables aléatoires indépendantes</b>	<b>9</b>
3.1	Définition	9
3.2	Indépendance de $n$ variables aléatoires	11
3.3	Somme de $n$ v.a. indépendantes de même loi $\mathcal{B}(p)$	12
<b>4</b>	<b>Couples de v.a.</b>	<b>13</b>
4.1	Définition, loi conjointe	13
4.2	Lois marginales	14
4.3	Couple de deux v.a. indépendantes	15

#### Hypothèse

Dans tout ce chapitre,  $(\Omega, \mathbb{P})$  désigne un espace probabilisé fini (i.e.  $\Omega$  désigne un univers fini et  $\mathbb{P}$  est une probabilité définie sur  $\Omega$ ).  
 $E, F$  sont des ensembles quelconques.

# 1 Probabilités conditionnelles

## 1.1 Définition

### Définition 35.1

Soit  $A, B$  deux événements de  $\Omega$  tels que  $\mathbb{P}(B) > 0$ . On appelle probabilité (conditionnelle) de  $A$  sachant  $B$  le réel noté :

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

On note également  $\mathbb{P}_B(A) = \mathbb{P}(A | B)$

$\mathbb{P}(A | B)$  représente la probabilité que  $A$  se produise sachant déjà que  $B$  s'est produit. On prendra garde au fait que la notation est trompeuse : bien qu'on écrive  $\mathbb{P}(A | B)$ , " $A | B$ " n'est pas un événement.

**Remarque.** Comme  $A \cap B \subset B$ , on a  $\mathbb{P}(A \cap B) \leq \mathbb{P}(B)$  si bien que  $\mathbb{P}(A | B) \leq 1$  : c'est cohérent avec ce qu'on attend d'une probabilité.

**Exemple 1.** On tire une pièce deux fois, on note :

- $A$  l'événement "deux faces ont été obtenues"
- $A'$  l'événement "deux piles ont été obtenus".
- $B$  l'événement "au moins un pile a été obtenu".

Calculer  $\mathbb{P}(A | B)$  et  $\mathbb{P}(A' | B)$ .

### Propriété 35.2

Soit  $B$  un événement de  $\Omega$  tel que  $\mathbb{P}(B) > 0$ . Alors l'application

$$\begin{aligned} \mathbb{P}_B = \mathbb{P}(\cdot | B) : \mathcal{P}(\Omega) &\rightarrow [0, 1] \\ A &\mapsto \mathbb{P}_B(A) = \mathbb{P}(A | B) \end{aligned}$$

est une probabilité sur  $\Omega$ .

Attention à ne pas confondre  $\mathbb{P}_B$  définie ci-dessus avec  $\mathbb{P}_X$  (la loi d'une v.a.  $X$ ).  $\mathbb{P}_B$  étant une probabilité, elle hérite ainsi des propriétés vérifiées par toute probabilité :

1.  $\mathbb{P}_B(\Omega) = \mathbb{P}(\Omega | B) = 1$  et  $\mathbb{P}(\emptyset | B) = 0$
2. Si  $A, A'$  sont des événements disjoints, on a

$$\mathbb{P}(A \cup A' | B) = \mathbb{P}(A | B) + \mathbb{P}(A' | B)$$

3.

$$\mathbb{P}(\bar{A} | B) = 1 - \mathbb{P}(A | B)$$

4. Si  $A \subset A' \subset \Omega$ , alors

$$\mathbb{P}(A | B) \leq \mathbb{P}(A' | B)$$

5. Pour tous événements  $A, A'$ ,

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

## 1.2 Formule des probabilités composées

### Propriété 35.3

Pour tous événements  $A, B$ ,

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

avec la convention  $\mathbb{P}(A | B)\mathbb{P}(B) = 0$  si  $\mathbb{P}(B) = 0$ .

Si  $\mathbb{P}(B) = 0$ , le réel  $\mathbb{P}(A | B)$  n'a pas de sens en soi. Cependant, avec la convention donnée, la formule est valide car elle se réduit à  $0 = 0$  : en effet si  $\mathbb{P}(B) = 0$ , alors  $\mathbb{P}(A \cap B) = 0$  car  $A \cap B \subset B$ .

### Propriété 35.4 (Formule des probabilités composées)

Soit  $A_1, \dots, A_n$  des événements. Alors

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

Cette formule est particulièrement utilisée lorsque  $A_1, \dots, A_n$  forment une suite d'événements "chronologiques" qui ne sont pas indépendants.

**Exemple 2.** On dispose d'une urne avec 3 boules rouges et 3 boules noires. On tire successivement 3 boules, sans remise. Pour tout  $i \in \llbracket 1, 3 \rrbracket$ , on note  $A_i$  l'événement "le tirage numéro  $i$  donne une boule rouge". Quelle est la probabilité de tirer les 3 boules rouges ?

**Exemple 3.** On suppose maintenant qu'on tire 3 boules de l'urne en une fois, simultanément. Quelle est la probabilité de tirer les 3 boules rouges ?

### 1.3 Formule des probabilités totales

#### Propriété 35.5

Soit  $(B_1, \dots, B_n)$  un système complet d'événements. Alors pour tout événement  $A$ , on a

$$\mathbb{P}(A) = \sum_{i=1}^n \mathbb{P}(A | B_i) \mathbb{P}(B_i)$$

avec la convention  $\mathbb{P}(A | B_i) \mathbb{P}(B_i) = 0$  si  $\mathbb{P}(B_i) = 0$ .

*Démonstration.*

□

**Exemple 4.** Cette formule sert souvent en conjonction avec la formule de Bayes, cf exemple 5.

### 1.4 Formule de Bayes

#### Propriété 35.6 (Formule de Bayes)

Soit  $A, B$  deux événements tels que  $\mathbb{P}(A) > 0$ . Alors

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

avec la convention  $\mathbb{P}(A | B) \mathbb{P}(B) = 0$  si  $\mathbb{P}(B) = 0$ .

*Démonstration.*

□

La formule de Bayes est un grand classique : elle permet de “retourner” un conditionnement. Bien souvent, pour trouver  $\mathbb{P}(A)$ , on utilise la formule des probabilités totales.

**Exemple 5.** Une certaine maladie affecte une personne sur dix mille. On dispose d’un test pour détecter cette maladie. On note  $M$  l’événement “la personne testée est malade” et  $T$  l’événement “le test est positif”. On a donc

$$\mathbb{P}(M) = \frac{1}{10000} = 10^{-4}$$

- Si la personne est malade, le test détectera la maladie dans 99% des cas, c’est à dire

$$\mathbb{P}(T | M) = 99\% = 0,99$$

(c’est la proportion de vrai positif)

- Si la personne n’est pas malade, le test sera positif dans 0,1% des cas, c’est à dire

$$\mathbb{P}(T | \bar{M}) = 0,1\% = 0,001$$

Calculer la probabilité d’être malade sachant que le test est positif.

## 1.5 Loi conditionnelle

Rappel : si  $X : \Omega \rightarrow E$  est une v.a., la loi de  $X$  dans l’espace probabilisé  $(\Omega, \mathbb{P})$  est l’application

$$\begin{aligned} \mathbb{P}_X : \mathcal{P}(E) &\rightarrow [0, 1] \\ A &\mapsto \mathbb{P}(X \in A) = \mathbb{P}(X^{-1}(A)) \end{aligned}$$

### Définition 35.7

Soit  $X : \Omega \rightarrow E$  une v.a. sur l’espace probabilisé  $(\Omega, \mathbb{P})$ . Pour tout événement  $B \subset \Omega$  tel que  $\mathbb{P}(B) \neq 0$  on définit la loi (conditionnelle) de  $X$  sachant  $B$  comme étant l’application

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(X \in \cdot | B) : \mathcal{P}(E) &\rightarrow [0, 1] \\ A &\mapsto \mathbb{P}(X \in A | B) = \mathbb{P}_B(X \in A) = \mathbb{P}_B(X^{-1}(A)) \end{aligned}$$

Autrement dit, cela correspond à la loi de  $X$  dans l’espace probabilisé  $(\Omega, \mathbb{P}_B)$ .

On prendra garde au fait que dans la définition ci-dessus, on a  $B \subset \Omega$  mais  $A \subset E$ . Contrairement à  $\mathbb{P}_X$  ci-dessus, il n'y a pas de notation spécifique pour la loi conditionnelle. Comme toutes les lois, elle est entièrement déterminée par sa valeur sur les singletons  $\{x\}$  avec  $x \in E$ , càd par la distribution de probabilités

$$(\mathbb{P}(X = x | B))_{x \in E}$$

**Exemple 6.** On lance un dé à six faces. On pose  $X$  la v.a. égale au numéro obtenu, et  $B$  l'événement  $\{X \text{ est pair}\}$ . Déterminer la loi conditionnelle de  $X$  sachant  $B$ .

### Propriété 35.8

Soit  $X, Y$  des v.a. sur  $(\Omega, \mathbb{P})$  à valeurs dans  $E$  et  $F$  respectivement. Alors pour tout  $x \in E$

$$\mathbb{P}(X = x) = \sum_{y \in F} \mathbb{P}(X = x | Y = y) \mathbb{P}(Y = y)$$

avec la convention  $\mathbb{P}(X = x | Y = y) \mathbb{P}(Y = y) = 0$  si  $\mathbb{P}(Y = y) = 0$ .

## 2 Indépendance d'événements

### 2.1 Indépendance de deux événements

#### Définition 35.9 (Indépendance)

Deux événements  $A, B$  sont dits indépendants si

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

Cela signifie concrètement que le fait que l'événement  $A$  soit réalisé ou non ne dépend pas du fait que  $B$  soit réalisé ou non.

**Exemple 7.** On tire une carte dans un jeu de 52 cartes. Montrer que les événements suivants sont indépendants :

$$A = \{\text{la carte est un as}\}$$

$$B = \{\text{la carte est un trèfle}\}$$

La probabilité étant uniforme, on a

$$\mathbb{P}(A) = \frac{4}{52} = \frac{1}{13} \quad \mathbb{P}(B) = \frac{13}{52} = \frac{1}{4} \quad \mathbb{P}(A \cap B) = \frac{1}{52}$$

On a bien  $\mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(A) \mathbb{P}(B)$  : les deux événements sont indépendants.

**Remarque.** Ne pas confondre événements indépendants et événements incompatibles. En général ce sont même des notions opposées. Si on suppose  $A \cap B = \emptyset$  avec  $A \neq \emptyset$  et  $B \neq \emptyset$ , alors

$$\mathbb{P}(A \cap B) = 0 \quad \text{mais} \quad \mathbb{P}(A)\mathbb{P}(B) \neq 0$$

donc les événements  $A$  et  $B$  ne sont pas indépendants. C'est assez naturel : si  $A, B$  sont incompatibles, cela signifie que si l'un se produit, l'autre ne peut pas se produire. Il y a donc bien une dépendance entre ces événements.

La Proposition suivante fournit un éclairage saisissant :

### Propriété 35.10

Soit  $A, B$  deux événements avec  $\mathbb{P}(B) > 0$ . Alors  $A, B$  sont indépendants si et seulement si

$$\mathbb{P}(A | B) = \mathbb{P}(A)$$

*Démonstration.*

□

Cette Proposition (ainsi que la suivante) montre en particulier que si  $A, B$  sont indépendants, le fait que  $B$  soit réalisé ou non ne change pas la probabilité que  $A$  le soit aussi.

### Propriété 35.11

Si  $A$  et  $B$  sont des événements indépendants, alors  $A$  et  $\bar{B}$  sont indépendants.

En particulier, si  $\mathbb{P}(\bar{B}) > 0$ , on a donc  $\mathbb{P}(A | \bar{B}) = \mathbb{P}(A)$ .

*Démonstration.* Par la formule des probabilités totales, comme  $(B, \bar{B})$  forme un système complet d'événements,

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(A) &= \mathbb{P}(A \cap B) + \mathbb{P}(A \cap \bar{B}) \\ &= \mathbb{P}(A)\mathbb{P}(B) + \mathbb{P}(A \cap \bar{B}) \end{aligned}$$

d'où

$$\mathbb{P}(A \cap \bar{B}) = \mathbb{P}(A)(1 - \mathbb{P}(B)) = \mathbb{P}(A)\mathbb{P}(\bar{B})$$

Donc  $A$  et  $\bar{B}$  sont indépendants.

□

## 2.2 Événements mutuellement indépendants

### Définition 35.12

Soit  $A_1, \dots, A_n$  des événements de  $\Omega$ .

- $A_1, \dots, A_n$  sont dits indépendants 2 à 2 si pour tous  $i, j \in \llbracket 1, n \rrbracket$  distincts, les événements  $A_i, A_j$  sont indépendants.
- $A_1, \dots, A_n$  sont dits (mutuellement) indépendants si pour tout sous-ensemble  $I$  de  $\llbracket 1, n \rrbracket$ , on a

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

L'indépendance mutuelle est une condition plus “forte” que l'indépendance deux à deux.

**Exemple 8.** On lance une pièce deux fois. On pose les événements

$$A = \{\text{le premier lancer est pile}\}$$

$$B = \{\text{le deuxième lancer est pile}\}$$

$$C = \{\text{les deux lancers sont identiques}\}$$

Alors  $A, B, C$  sont indépendants deux à deux mais ne sont pas mutuellement indépendants.



### 3 Variables aléatoires indépendantes

#### 3.1 Définition

**Notation.** Soit  $X : \Omega \rightarrow E$  et  $Y : \Omega \rightarrow F$  deux v.a. définies sur le même univers  $\Omega$ . Soit  $A \subset E$  et  $B \subset F$ . On rappelle que  $\{X \in A\}$  et  $\{Y \in B\}$  sont des événements, donc des sous-ensembles de  $\Omega$ . On introduit la notation :

$$\mathbb{P}(X \in A, Y \in B) := \mathbb{P}(\{X \in A\} \cap \{Y \in B\})$$

C'est donc la probabilité que  $X$  soit dans  $A$  et  $Y$  soit dans  $B$  : la virgule a valeur de "et"<sup>1</sup>. De plus, pour tous  $x \in E$  et  $y \in F$ , on pose également :

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(X = x, Y = y) &:= \mathbb{P}(\{X = x\} \cap \{Y = y\}) \\ &= \mathbb{P}(X \in \{x\}, Y \in \{y\}) \end{aligned}$$

#### Définition 35.13

Deux v.a.  $X : \Omega \rightarrow E$  et  $Y : \Omega \rightarrow F$  sont dites indépendantes si pour toutes parties  $A \subset E$  et  $B \subset F$ , les événements  $\{X \in A\}$  et  $\{Y \in B\}$  sont indépendants. Autrement dit,

$$\mathbb{P}(X \in A, Y \in B) = \mathbb{P}(X \in A)\mathbb{P}(Y \in B)$$

On note alors  $X \perp\!\!\!\perp Y$ .

Pour montrer l'indépendance de deux variables, il suffit de montrer que  $\{X = x\}$  et  $\{Y = y\}$  sont indépendants pour tous  $x \in E$  et  $y \in F$  :

#### Propriété 35.14 (Caractérisation de l'indépendance)

Deux v.a.  $X : \Omega \rightarrow E$  et  $Y : \Omega \rightarrow F$  sont indépendantes si et seulement si

$$\forall x \in E \quad \forall y \in F \quad \mathbb{P}(X = x, Y = y) = \mathbb{P}(X = x)\mathbb{P}(Y = y)$$

*Démonstration.* Sens direct : on suppose  $X \perp\!\!\!\perp Y$ . Soit  $x \in E$  et  $y \in F$ . Comme  $X, Y$  sont indépendantes, les événements  $\{X \in \{x\}\}$  et  $\{Y \in \{y\}\}$  aussi, donc :

$$\mathbb{P}(X \in \{x\}, Y \in \{y\}) = \mathbb{P}(X \in \{x\})\mathbb{P}(Y \in \{y\})$$

ce qui signifie

$$\mathbb{P}(X = x, Y = y) = \mathbb{P}(X = x)\mathbb{P}(Y = y)$$

Sens réciproque : on suppose que

$$\forall x \in E \quad \forall y \in F \quad \mathbb{P}(X = x, Y = y) = \mathbb{P}(X = x)\mathbb{P}(Y = y)$$

1. Toutefois, on continuera d'écrire  $\mathbb{P}(A \cap B \cap C)$  et non  $\mathbb{P}(A, B, C)$ .

Montrons que  $X \perp\!\!\!\perp Y$ . Soit  $A \subset E$  et  $B \subset F$ .

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(X \in A, Y \in B) &= \mathbb{P}(\{X \in A\} \cap \{Y \in B\}) \\ &= \mathbb{P}\left(\left(\bigcup_{x \in A} \{X = x\}\right) \cap \left(\bigcup_{y \in B} \{Y = y\}\right)\right) \\ &= \mathbb{P}\left(\bigcup_{x \in A} \bigcup_{y \in B} (\{X = x\} \cap \{Y = y\})\right) \end{aligned}$$

Or, les évènements  $(\{X = x\} \cap \{Y = y\})_{x \in A, y \in B}$  sont disjoints deux à deux. Par additivité :

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(X \in A, Y \in B) &= \sum_{x \in A} \sum_{y \in B} \mathbb{P}(\{X = x\} \cap \{Y = y\}) \\ &= \sum_{x \in A} \sum_{y \in B} \mathbb{P}(X = x) P(Y = y) \\ &= \left(\sum_{x \in A} \mathbb{P}(X = x)\right) \left(\sum_{y \in B} P(Y = y)\right) \\ &= \mathbb{P}\left(\bigcup_{x \in A} \{X = x\}\right) \mathbb{P}\left(\bigcup_{y \in B} \{Y = y\}\right) \\ &= \mathbb{P}(X \in A) \mathbb{P}(Y \in B) \end{aligned}$$

□

**Exemple 9.** On lance deux dés à 6 faces et on note  $X_1, X_2$  les v.a. correspondant aux résultats de chaque lancer. Alors  $X_1$  et  $X_2$  sont indépendantes. En effet, en considérant  $\Omega = \llbracket 1, 6 \rrbracket^2$  et  $\mathbb{P}$  la probabilité uniforme  $\mathbb{P}$  sur  $\Omega$ , on a pour tout  $(i, j) \in \Omega$ ,

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(X_1 = i, X_2 = j) &= \mathbb{P}(\{(i, j)\}) = \frac{\text{card}(\{(i, j)\})}{\text{card}\Omega} = \frac{1}{36} \\ \mathbb{P}(X_1 = i) &= \mathbb{P}(\{(i, k) \mid k \in \llbracket 1, 6 \rrbracket\}) = \frac{1}{6} \quad \text{et de même } \mathbb{P}(X_2 = j) = \frac{1}{6} \end{aligned}$$

On a bien  $\mathbb{P}(X_1 = i, X_2 = j) = \mathbb{P}(X_1 = i) \mathbb{P}(X_2 = j)$ .

Plus généralement, l'énoncé sous-entend souvent des situations où les v.a. sont indépendantes : différents lancers de dés ou de pièces, des tirages *avec remise* de boules dans une urne, etc.

**Exemple 10.** On reprend l'expérience précédente. On pose

$$U = \min(X_1, X_2) \quad \text{et} \quad V = \max(X_1, X_2)$$

alors  $U, V$  sont aussi des v.a. mais elles ne sont pas indépendantes. Par exemple

$$\mathbb{P}(U = 6, V = 1) = \dots\dots\dots$$

alors que

$$\mathbb{P}(U = 6) = \dots\dots\dots \quad \text{et de même} \quad \mathbb{P}(V = 1) = \dots\dots\dots$$

si bien que  $\mathbb{P}(U = 6, V = 1) \neq \mathbb{P}(U = 6) \mathbb{P}(V = 1)$

**Remarque.** Dire que deux v.a. sont indépendantes signifie "grosso modo" que les valeurs prises par l'une n'a aucune incidence (en termes de probabilités) sur les valeurs de l'autre. C'est naturel pour  $X_1$  et  $X_2$  de l'exemple ci-dessus, mais ce n'est pas le cas pour  $U$  et  $V$  : en effet, on doit toujours avoir  $U \leq V$  : les valeurs prises par  $U$  influencent les valeurs possibles pour  $V$  et réciproquement.

**Propriété 35.15**

Soit  $X : \Omega \rightarrow E$  et  $Y : \Omega \rightarrow F$  deux v.a. indépendantes. Alors pour tout  $x \in E$  et pour tout  $y \in F$ , si  $\mathbb{P}(Y = y) > 0$ , on a

$$\mathbb{P}(X = x | Y = y) = \mathbb{P}(X = x)$$

**Propriété 35.16**

Soit  $X : \Omega \rightarrow E$  et  $Y : \Omega \rightarrow F$  deux v.a. Soit  $f, g$  des fonctions définies sur  $E$  et  $F$  respectivement. Alors

$$X \perp\!\!\!\perp Y \implies f(X) \perp\!\!\!\perp g(Y)$$

**Exemple 11.** En reprenant l'exemple 9, on en déduit par exemple que les v.a.  $X_1^2$  et  $\sqrt{X_2}$  sont indépendantes.

### 3.2 Indépendance de $n$ variables aléatoires

**Définition 35.17**

Soit  $X_1, \dots, X_n$  des v.a. à valeurs dans des ensembles  $E_1, \dots, E_n$  respectivement. Les v.a.  $X_1, \dots, X_n$  sont dites (mutuellement) indépendantes si

$$\forall (x_1, \dots, x_n) \in E_1 \times \dots \times E_n \quad \mathbb{P}(X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n) = \prod_{k=1}^n \mathbb{P}(X_k = x_k)$$

Cette définition équivaut en fait à

$$\forall (A_1, \dots, A_n) \in \mathcal{P}(E_1) \times \dots \times \mathcal{P}(E_n) \quad \mathbb{P}(X_1 \in A_1, \dots, X_n \in A_n) = \prod_{k=1}^n \mathbb{P}(X_k \in A_k)$$

Enfin, on peut également définir la notion de v.a. indépendantes deux à deux :

**Définition 35.18**

Soit  $X_1, \dots, X_n$  des v.a. à valeurs dans des ensembles  $E_1, \dots, E_n$  respectivement. Les v.a.  $X_1, \dots, X_n$  sont dites indépendantes deux à deux si pour tous  $i, j \in \llbracket 1, n \rrbracket$ , si  $i \neq j$  alors les v.a.  $X_i$  et  $X_j$  sont indépendantes.

Comme pour les événements, l'indépendance mutuelle entraîne l'indépendance deux à deux mais la réciproque est fautive.

**Propriété 35.19**

Soit  $X_1, \dots, X_n$  des v.a. à valeurs dans des ensembles  $E_1, \dots, E_n$  respectivement. Soit  $f_1, \dots, f_n$  des fonctions définies sur  $E_1, \dots, E_n$  respectivement. Si  $(X_1, \dots, X_n)$  sont (mutuellement) indépendantes, alors les v.a.

$$f_1(X_1), \dots, f_n(X_n)$$

sont également (mutuellement) indépendantes.

**Exemple 12.** Soit  $X, Y, Z, T$  quatre v.a.r. indépendantes. Alors

$$X^2, e^Y, \ln(1 + |Z|), \arctan(T)$$

sont des v.a.r. indépendantes

**Lemme 35.20 (Lemme des coalitions)**

Soit  $X_1, \dots, X_n$  des v.a. à valeurs dans des ensembles  $E_1, \dots, E_n$  respectivement. Soit  $p_1, \dots, p_r \in \llbracket 1, n \rrbracket$  tels que  $1 < p_1 < p_2 < \dots < p_r < n$ .

- Soit  $f_1$  une fonction définie sur  $E_1 \times \dots \times E_{p_1}$ , de sorte que  $f_1(X_1, \dots, X_{p_1})$  ait un sens.
- Soit  $f_2$  une fonction définie sur  $E_{p_1+1} \times \dots \times E_{p_2}$ , de sorte que  $f_2(X_{p_1+1}, \dots, X_{p_2})$  ait un sens.
- ...
- Soit  $f_{r+1}$  une fonction définie sur  $E_{p_r+1} \times \dots \times E_n$ , de sorte que  $f_{r+1}(X_{p_r+1}, \dots, X_n)$  ait un sens.

Alors les v.a.

$$f_1(X_1, \dots, X_{p_1}), \quad f_2(X_{p_1+1}, \dots, X_{p_2}), \quad \dots \quad f_{r+1}(X_{p_r+1}, \dots, X_n)$$

sont (mutuellement) indépendantes.

**Exemple 13.** Soit  $X, Y, Z, T$  quatre v.a.r. indépendantes. Alors

$$e^{XY^2} \quad \text{et} \quad \arctan(ZT) \quad \text{sont indépendantes}$$

$$\sqrt{|X|} \quad \text{et} \quad \cos(Y^Z) \sin(T) \quad \text{sont indépendantes}$$

**3.3 Somme de  $n$  v.a. indépendantes de même loi  $\mathcal{B}(p)$**

**Théorème 35.21**

Soit  $X_1, \dots, X_n$  des v.a. (mutuellement) **indépendantes**. On suppose que  $X_1, \dots, X_n$  suivent toutes la même loi de Bernoulli de paramètre  $p \in [0, 1]$ , ce qu'on peut noter  $X_1 \sim \dots \sim X_n \sim \mathcal{B}(p)$ .

Alors la v.a.  $Y = X_1 + \dots + X_n$  suit une loi binomiale de paramètre  $(n, p)$ , i.e.  $Y \sim \mathcal{B}(n, p)$ .

*Preuve "moche" mais compréhensible.* Comme  $X_1, \dots, X_n$  sont à valeurs dans  $\{0, 1\}$ , la v.a.  $Y$  est à valeurs dans  $\llbracket 0, n \rrbracket$ . Soit  $k \in \llbracket 0, n \rrbracket$ , calculons  $\mathbb{P}(Y = k)$ . L'événement  $\{Y = k\}$  est réalisé quand exactement  $k$  v.a. parmi  $X_1, \dots, X_n$  valent 1.

Supposons que les  $k$  variables qui valent 1 soient les  $k$  premières, à savoir  $X_1, \dots, X_k$ . Alors par indépendance,

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(X_1 = 1, \dots, X_k = 1, X_{k+1} = 0, \dots, X_n = 0) &= \prod_{i=1}^k \mathbb{P}(X_i = 1) \prod_{i=k+1}^n \mathbb{P}(X_i = 0) \\ &= \prod_{i=1}^k p \prod_{i=k+1}^n (1-p) = p^k (1-p)^{n-k} \end{aligned}$$

On peut vérifier que peu importe le choix des  $k$  variables parmi  $X_1, \dots, X_n$ , on retombe sur la même valeur  $p^k (1-p)^{n-k}$ . De plus, les événements obtenus par deux choix différents sont incompatibles. Cela permet d'écrire

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(Y = k) &= \underbrace{\mathbb{P}(\dots\dots\dots)}_{\text{un choix possible de } k \text{ v.a. mises à } 1, \text{ les autres à } 0} + \underbrace{\mathbb{P}(\dots\dots\dots)}_{\text{un autre choix}} + \dots \\ &= p^k (1-p)^{n-k} + p^k (1-p)^{n-k} + \dots \end{aligned}$$

Enfin, il y a autant de choix possibles que de façons de choisir  $k$  v.a. parmi  $n$ . On somme donc  $\binom{n}{k}$  termes :

$$\mathbb{P}(Y = k) = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$$

□

**Exemple 14.** Si on lance  $n$  fois une pièce (équilibrée), et qu'on compte le nombre de piles obtenus, alors la v.a. correspondante suit une loi binomiale  $\mathcal{B}\left(n, \frac{1}{2}\right)$ .

## 4 Couples de v.a.

### 4.1 Définition, loi conjointe

#### Définition 35.22

Soit  $X : \Omega \rightarrow E$  et  $Y : \Omega \rightarrow F$  deux v.a. Alors on définit l'application notée  $(X, Y)$  définie par :

$$\begin{aligned} (X, Y) : \Omega &\rightarrow E \times F \\ \omega &\mapsto (X(\omega), Y(\omega)) \end{aligned}$$

L'application  $(X, Y)$  est appelée un couple de v.a.

#### Définition 35.23 (Loi conjointe)

Soit  $X : \Omega \rightarrow E$  et  $Y : \Omega \rightarrow F$  deux v.a. La loi conjointe du couple  $(X, Y)$  est la loi du couple  $(X, Y)$ . C'est donc l'application

$$\begin{aligned} \mathbb{P}_{(X, Y)} : \mathcal{P}(E \times F) &\rightarrow [0, 1] \\ S &\mapsto \mathbb{P}((X, Y) \in S) \end{aligned}$$

**Notation.** On a donc  $S \subset E \times F$  dans la définition ci-dessus. En général, on considère des parties  $S$  de la forme  $S = A \times B$  avec  $A \subset E$  et  $B \subset F$ . Dans ce cas, on a

$$\mathbb{P}((X, Y) \in (A \times B)) = \mathbb{P}(X \in A, Y \in B)$$

#### Propriété 35.24

La loi conjointe de  $(X, Y)$  est entièrement déterminée par la distribution de probabilités

$$(\mathbb{P}(X = x, Y = y))_{x \in E, y \in F}$$

*Démonstration.* Si on connaît la famille

$$(\mathbb{P}(X = x, Y = y))_{x \in E, y \in F}$$

alors on peut en déduire la famille

$$(\mathbb{P}(X \in A, Y \in B))_{A \in \mathcal{P}(E), B \in \mathcal{P}(F)}$$

La méthode est similaire à la démonstration de la propriété 35.14. Enfin, sur le même principe, on peut en déduire la famille :

$$(\mathbb{P}((X, Y) \in S))_{S \in \mathcal{P}(E \times F)}$$

qui est exactement la loi conjointe. □

**Exemple 15.** On lance deux dés à 4 faces et on note  $X_1, X_2$  les v.a. correspondant aux résultats de chaque lancer. Enfin, on note

$$U = \min(X_1, X_2) \quad V = \max(X_1, X_2)$$

Déterminer la loi conjointe de  $(U, V)$ .

On peut synthétiser les résultats sous la forme d'un tableau :

$\mathbb{P}(U = \dots, V = \dots)$	$V = 1$	$V = 2$	$V = 3$	$V = 4$
$U = 1$				
$U = 2$				
$U = 3$				
$U = 4$				

## 4.2 Lois marginales

### Définition 35.25

Pour tout couple  $(X, Y)$  de v.a., la loi de  $X$  et la loi de  $Y$  sont appelées des lois marginales du couple  $(X, Y)$ .

Ainsi pour un couple  $(X, Y)$ , on dispose de 3 lois :

1. La loi conjointe  $\mathbb{P}_{(X, Y)}$  déterminée par les valeurs de  $\mathbb{P}(X = x, Y = y)$ .
2. La loi marginale  $\mathbb{P}_X$  déterminée par les valeurs de  $\mathbb{P}(X = x)$ .
3. La loi marginale  $\mathbb{P}_Y$  déterminée par les valeurs de  $\mathbb{P}(Y = y)$ .

À partir de la loi conjointe, on peut déterminer les lois marginales :

**Propriété 35.26**

Soit  $X : \Omega \rightarrow E$  et  $Y : \Omega \rightarrow F$  deux v.a. Alors

$$\forall x \in E \quad \mathbb{P}(X = x) = \sum_{y \in F} \mathbb{P}(X = x, Y = y)$$

**Exemple 16.** Déterminons les lois marginales de l'exemple précédent. Pour cela on reprend le tableau précédent : il suffit de faire la somme sur chaque ligne et chaque colonne pour avoir les lois marginales.

$\mathbb{P}(U = \dots, V = \dots)$	$V = 1$	$V = 2$	$V = 3$	$V = 4$	$\mathbb{P}(U = \dots)$
$U = 1$	$\frac{1}{16}$	0	0	0	
$U = 2$	$\frac{1}{8}$	$\frac{1}{16}$	0	0	
$U = 3$	$\frac{1}{8}$	$\frac{1}{8}$	$\frac{1}{16}$	0	
$U = 4$	$\frac{1}{8}$	$\frac{1}{8}$	$\frac{1}{8}$	$\frac{1}{16}$	
$\mathbb{P}(V = \dots)$					Total : 1

**Remarque.** Comme on l'a dit, la connaissance de la loi conjointe suffit à déterminer les lois marginales. La réciproque est fautive : par exemple ci-dessus, si on ne connaît que les lois marginales, on a accès à la somme de chaque ligne et chaque colonne, i.e. 8 informations. Cela ne suffit pas à "reconstruire" les 16 valeurs du tableau qui correspondent à la loi conjointe !

### 4.3 Couple de deux v.a. indépendantes

Lorsque deux v.a.  $X : \Omega \rightarrow E$  et  $Y : \Omega \rightarrow F$  sont **indépendantes**, alors exceptionnellement les lois marginales permettent de déduire la loi conjointe. En effet, on a pour tous  $x \in E$  et  $y \in F$  :

$$\mathbb{P}(X = x, Y = y) = \mathbb{P}(X = x)\mathbb{P}(Y = y)$$

Dans ce cas :

- si on connaît la loi marginale de  $X$ , i.e. les  $\mathbb{P}(X = x)$  pour  $x \in E$ ,
- si on connaît la loi marginale de  $Y$ , i.e. les  $\mathbb{P}(Y = y)$  pour  $y \in F$
- alors on connaît la loi conjointe de  $(X, Y)$ , i.e. les  $\mathbb{P}(X = x, Y = y)$  pour  $x \in E$  et  $y \in F$ .