

Pour jé : 831.1, 831.2

## Espérance et variance

Sauf mention contraire,  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  est un espace probabilisé.

### 1 Espérance

On s'intéresse dans cette section aux v.a. réelles ou complexes.

#### 1.1 Variables aléatoires réelles positives

**Définition.** Soit  $X$  un v.a. discrète, à valeurs dans  $\mathbb{R}_+$ . L'**espérance de  $X$**  est :

$$E(X) = \sum_{x \in X(\Omega)} xP(X = x)$$

**Remarque.**

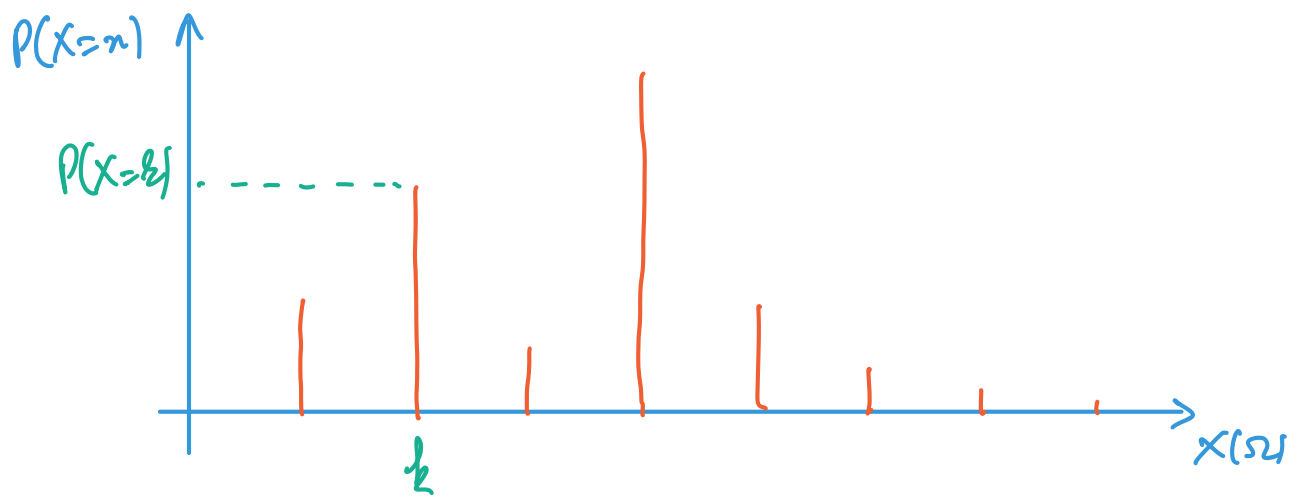
- Il s'agit de la somme d'une famille au plus dénombrable de réels positifs, cette somme est dans  $[0, +\infty] = [0, +\infty[ \cup \{+\infty\}$ .
- On peut proposer la même définition lorsque  $X$  est à valeurs dans  $[0, +\infty] = [0, +\infty[ \cup \{+\infty\}$ .
- Contrairement à la définition vue en première année, on somme une famille indexée par  $X(\Omega)$  au plus dénombrable, et non par  $\Omega$  qui peut être très gros. Cela revient à « regrouper » les épreuves selon leur valeur par  $X$ .

$$X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}_+ \\ \omega \mapsto X(\omega)$$

$$X(\Omega) \subset \mathbb{R}_+ \\ \uparrow \text{dénombrable}$$

$$(X = x) \text{ événements}$$

$$(P(X = x))_{x \in X(\Omega)} \text{ distrib. de proba}$$



$$X(\Omega) \subset \mathbb{R}_+$$

espérance de  $X$  = moyenne pondérée de valeurs prises par  $X$ .  
 par la distrib de proba.

$$E(X) = \sum_{x \in X(\Omega)} \overbrace{x P(X=x)}^{\geq 0} \in [0, +\infty]$$

↑  
au plus dénombrable

En 1<sup>re</sup> année :

$$E(X) = \sum_{\omega \in \Omega} \overbrace{X(\omega) P(\{\omega\})}^{\geq 0}$$

↑  
par d'info sur  $\Omega$  dénombrable !!

En faisant des "paquets" ( $X=x$ )

$$E(X) = \sum_x \left( \sum_{\substack{\omega \in \Omega \\ X(\omega)=x}} X(\omega) P(\{\omega\}) \right)$$

$$= \sum_{n \in X(\Omega)} \left( \sum_{\substack{\omega \in \Omega \\ X(\omega) = n}} n P(\{\omega\}) \right)$$

$$= \sum_{n \in X(\Omega)} n \left( \sum_{\omega \in \{X=n\}} P(\{\omega\}) \right)$$

$$= \sum_{n \in X(\Omega)} n P\left(\bigcup_{\omega \in \{X=n\}} \{\omega\}\right)$$

$$= \sum_{n \in X(\Omega)} n P(X=n)$$

**Exemple.** On lance deux dés, et on note  $X$  la variable aléatoire égale à la somme des numéros qui apparaissent sur les deux dés. Calculer  $E(X)$ .

• Loi de  $X$  ? On note  $D_1, D_2$  les va des 2 dés.  
 $X(\Omega) = [2, 12]$  *supposés indep*  
 $D_1 \sim D_2 \sim \mathcal{U}(\{1, 6\})$

$$\begin{aligned} P(X=2) &= P(D_1 + D_2 = 2) \\ &= P((D_1=1) \cap (D_2=1)) \\ &= P(D_1=1) P(D_2=1) \quad \text{par indep} \\ &= \frac{1}{6} \cdot \frac{1}{6} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} P(X=3) &= P(\underbrace{((D_1=1) \cap (D_2=2)) \cup ((D_1=2) \cap (D_2=1))}_{\text{disjoints}}) \\ &= [\dots] \\ &= \frac{1}{6} \cdot \frac{1}{6} + \frac{1}{6} \cdot \frac{1}{6} \end{aligned}$$

[...]

$$P(X=\underline{2}) = \frac{1}{36}$$

$$P(X=\underline{3}) = \frac{2}{36}$$

$$P(X=\underline{4}) = \frac{3}{36}$$

[...]

$$P(X=12) = \frac{1}{36}.$$

$$E(X) = \sum_{x \in X(\Omega)} x P(X=x) = 2 \cdot \frac{1}{36} + 3 \cdot \frac{2}{36} + 4 \cdot \frac{3}{36} + \dots$$

**Exemple.** On considère  $X$  une variable aléatoire prenant ses valeurs dans  $\mathbb{N}^*$ , définie par sa loi en posant :

$$\forall n \geq 1, P(X = n) = \frac{1}{n(n+1)}$$

Justifier que l'on définit ainsi une loi de probabilités.

Calculer  $E(X)$ .

•  $\left( \frac{1}{n(n+1)} \right)_{n \in \mathbb{N}^*}$  est-elle une distrib de proba ?

\*  $\frac{1}{n(n+1)} \geq 0$

\*  $\sum_{n \in \mathbb{N}^*} \frac{1}{n(n+1)} = \sum_{n=1}^{+\infty} \frac{1}{n} - \frac{1}{n+1}$

~~par télescopage~~  
~~par glissement d'indice~~

série télescopique ?

$$= \sum_{n=1}^{+\infty} \frac{1}{n} - \sum_{n=2}^{+\infty} \frac{1}{n}$$

parce que les sommes partielles.

$$\sum_{n=1}^N \frac{1}{n} - \frac{1}{N+1} = \sum_{n=1}^N \frac{1}{n} - \sum_{n=2}^{N+1} \frac{1}{n}$$

$$= 1 - \frac{1}{N+1}$$

$$\xrightarrow[N \rightarrow +\infty]{} 1$$

$$\sum_{n=1}^{+\infty} \frac{1}{n} - \frac{1}{n+1} = 1$$

par télescopage

car  $\frac{1}{n+1} \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} 0$

$$P(X=n) = \frac{1}{n(n+1)}$$

- $X$  est à valeurs  $\geq 0$  donc

$$\begin{aligned} E(X) &= \sum_{n=1}^{+\infty} n P(X=n) \\ &= \sum_{n=1}^{+\infty} \frac{1}{n+1} \\ &= +\infty \end{aligned}$$

## 1.2 Une formule pour les v.a. à valeurs entières

**Proposition.** Soit  $X$  une v.a. à valeurs dans  $\mathbb{N}$ . Alors :

$$E(X) = \sum_{n=1}^{+\infty} P(X \geq n)$$

**Remarque.** On peut généraliser cette formule au cas des v.a. à valeurs dans  $\mathbb{N} \cup \{+\infty\}$ .

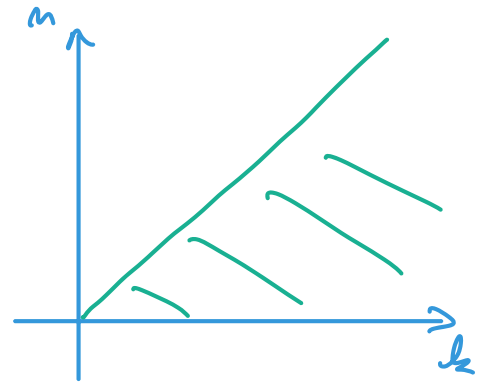
Calculons, d'un  $[0, +\infty[ = [0, +\infty[ \cup \{+\infty\}$ :

$$\begin{aligned} \sum_{n=1}^{+\infty} P(X \geq n) & \quad \text{avec } (X \geq n) = \bigcup_{\substack{k \geq n \\ \text{disjoint}}} (X=k) \\ &= \sum_{n=1}^{+\infty} \left( \sum_{k=n}^{+\infty} P(X=k) \right) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{somme de } u_{n,k} &= \begin{cases} P(X=k) & \text{si } k \geq n \\ 0 & \text{si } k < n \end{cases} \\ n, k &\in \mathbb{N}^* \end{aligned}$$

$$= \sum_{k=1}^{+\infty} \left( \sum_{n=1}^k P(X=n) \right)$$

Fibonacci positif



$$= \sum_{k=1}^{+\infty} k P(X=k)$$

$$= E(X)$$

Variable pour  $X$  à valeurs dans  $\mathbb{N}$ .

Autre version :  $E(X) = \sum_{k=0}^{+\infty} P(X > k)$

Exemple : Soit  $X \sim \mathcal{G}(p)$

$$E(X) = \sum_{n=0}^{+\infty} P(X > n)$$

$$= \sum_{n=0}^{+\infty} (1-p)^n$$

$$= 1 \cdot \frac{1}{1 - (1-p)}$$

$$= \frac{1}{p}$$

$$X(\omega) = \mathbb{N}^+$$

$$P(X=n) = (1-p)^{n-1} p$$

$$P(X > n) = (1-p)^n$$

### 1.3 Variables aléatoires réelles de signe quelconque, ou complexes

**Définition.** Soit  $X$  une v.a. discrète, à valeurs réelles ou complexes. Lorsque la famille  $(xP(X = x))_{x \in X(\Omega)}$  est sommable, on dit que  $X$  est d'espérance finie, et on définit :

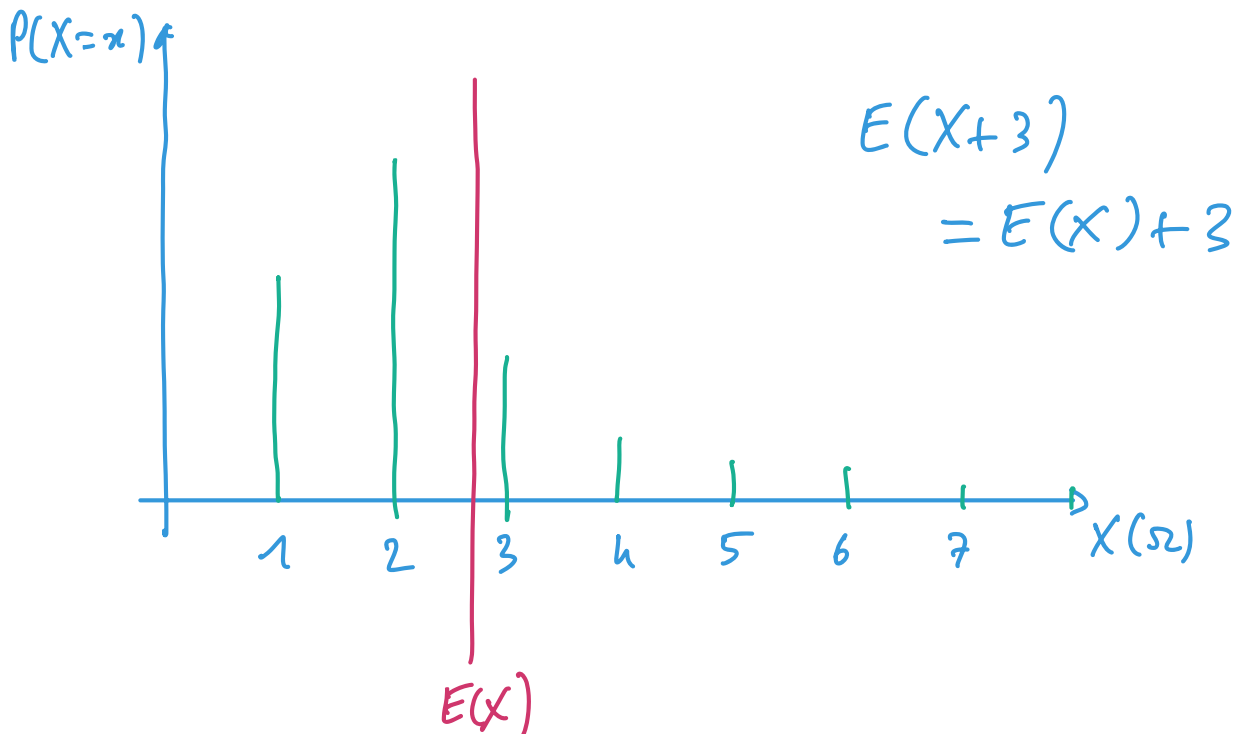
$$E(X) = \sum_{x \in X(\Omega)} xP(X = x)$$

Dans le cas contraire,  $X$  n'a pas d'espérance.

**Remarque.**

- $X$  est donc d'espérance finie lorsque  $\sum_{x \in X(\Omega)} |x|P(X = x) < +\infty$ .
- L'espérance est un indicateur de position de la v.a.

**Notation.** On note  $L^1$  l'ensemble des v.a. d'espérance finie.





**Exemple.** Quelle est l'espérance d'une variable aléatoire discrète constante, égale à  $a$  ?

**Remarque.** Le résultat reste valable si la v.a. n'est que presque sûrement constante.

$$X(\omega) = \{a\}$$

$$P(X=a) = 1$$

$$\begin{aligned} E(X) &= a \cdot P(X=a) \\ &= a \end{aligned}$$

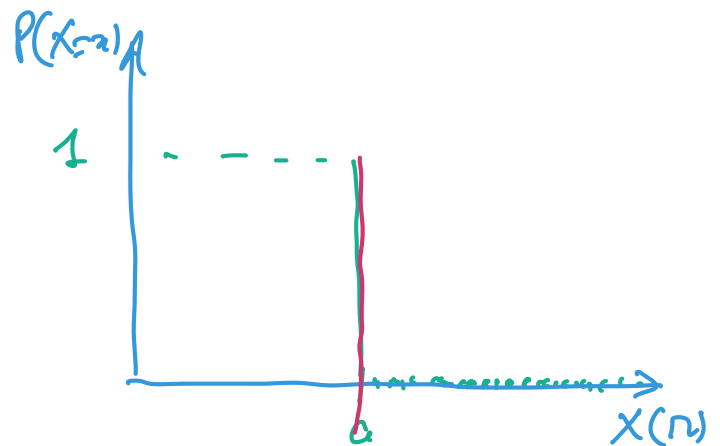


Remarque:  $X(\omega) ?$

$$P(X \neq a) = 0$$

$$\text{donc } P(X=a) = 1$$

$$E(X) = \sum_{x \in X(\omega)} x P(X=x)$$



$$= a P(X=a) + \sum_{\substack{x \in X(\omega) \\ x \neq a}} x \underbrace{P(X=x)}_{=0}$$

$$= a P(X=a)$$

$$= a$$

**Proposition.** Deux variables aléatoires discrètes  $X$  et  $Y$  admettant la même loi et ayant une espérance finie ont la même espérance.

**Définition.** Une v.a. est dite **centrée** lorsqu'elle est d'espérance nulle :  $E(X) = 0$ .

$E(X)$  ne dépend que de la distrib. de proba  $(P(X=x))_{x \in X(\Omega)}$

Si  $X$  est d'espérance  $m$

alors  $X-m$  est centrée

## 1.4 Espérance des lois usuelles

### Proposition.

- Si  $X \sim \mathcal{U}([1, n])$ , alors  $E(X) = \frac{n+1}{2}$ .
- Si  $X \sim \mathcal{B}(p)$ , alors  $E(X) = p$ .
- Si  $X \sim \mathcal{B}(n, p)$ , alors  $E(X) = np$ .
- Si  $X \sim \mathcal{G}(p)$ , alors  $E(X) = \frac{1}{p}$ .
- Si  $X \sim \mathcal{P}(\lambda)$ , alors  $E(X) = \lambda$ .

Exemple. Si  $A$  est un événement, montrer que  $\mathbb{1}_A$  est d'espérance finie, et donner  $E(\mathbb{1}_A)$ .

$X \sim \mathcal{P}(\lambda)$  :

on calcule dans  $[0, +\infty[$ :

$$E(X) = \sum_{n=0}^{+\infty} n P(X=n)$$

$$= \sum_{n=0}^{+\infty} n e^{-\lambda} \frac{\lambda^n}{n!}$$

$$= e^{-\lambda} \sum_{n=1}^{+\infty} \frac{\lambda^n}{(n-1)!}$$

$$= \lambda \cdot e^{-\lambda} \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{\lambda^n}{n!}$$

$$= \lambda$$

$X \sim \mathcal{B}(n, p)$

pt:  $E(X) = \sum_{k=0}^n k P(X=k)$

$$= \sum_{k=0}^n k \cdot \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$$

$$= \sum_{k=1}^n \frac{n!}{(n-k)!(k-1)!} p^k (1-p)^{n-k}$$

$$= n \cdot \sum_{k=1}^n \binom{n-1}{k-1} p^k (1-p)^{n-k}$$

glissement d'indice

$$= n \sum_{k=0}^{n-1} \binom{n-1}{k} p^{k+1} (1-p)^{n-k-1}$$

$$= np (p + 1-p)^{n-1}$$

$$= np$$

## 12 ( $\bar{a}$ connue)

- Soit  $Y \sim \mathcal{B}(p)$

$$E(Y) = 0 P(Y=0) + 1 \cdot P(Y=1)$$

$$= p$$

- $X \sim \mathcal{B}(n, p)$

En notant  $Y_1 \dots Y_n$  des v.a. de Bernoulli indép.

et de même paramètre  $p$ , on a

$$X \sim Y_1 + \dots + Y_n$$

$$\text{donc } E(X) = E(Y_1 + \dots + Y_n)$$

$$= E(Y_1) + \dots + E(Y_n)$$

per linearità

$$= \mu + \dots + \mu$$

$$= n\mu$$

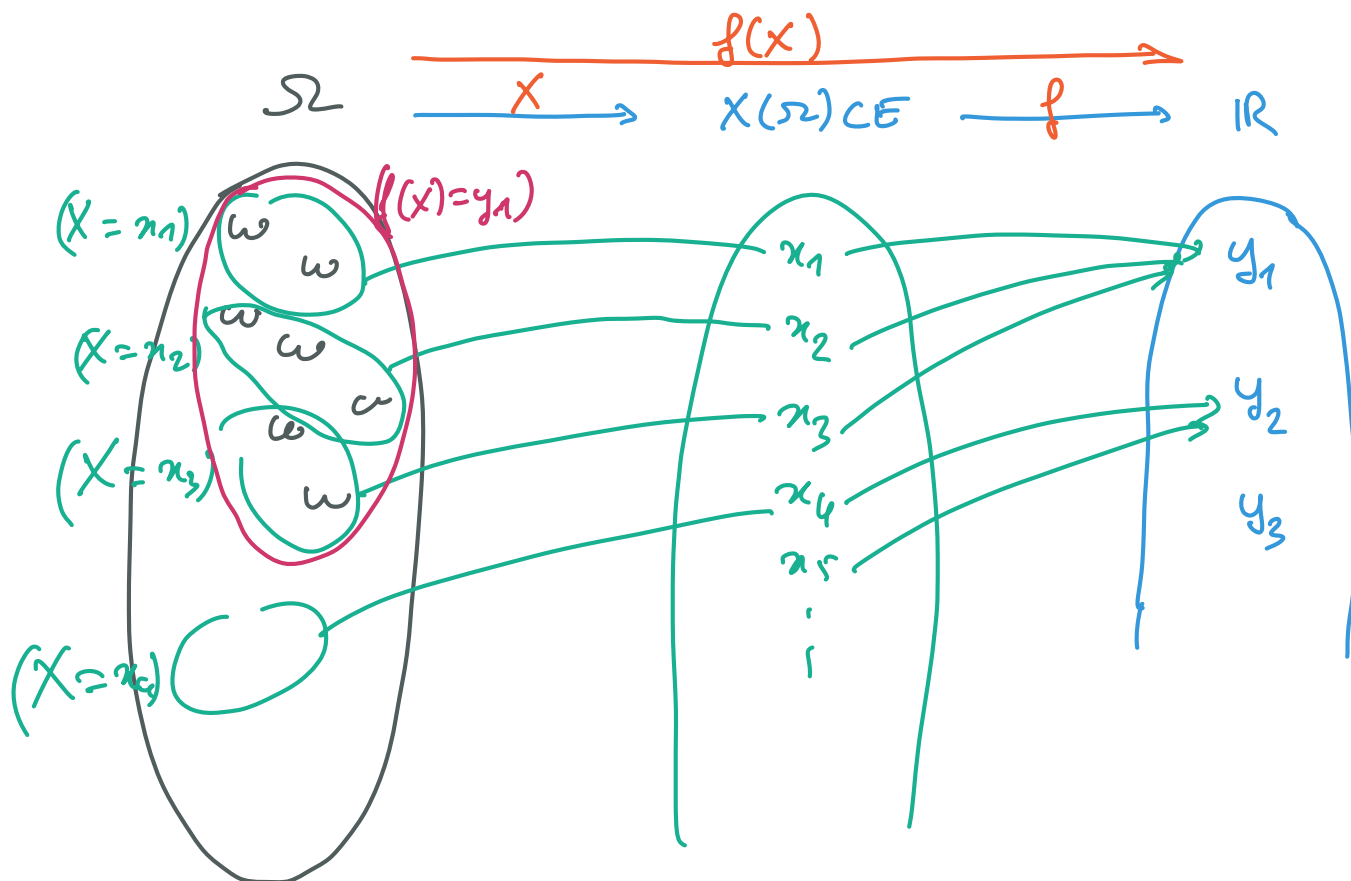
## 1.5 Propriétés de l'espérance

### Formule de transfert.

Soit  $X$  une variable aléatoire discrète et  $f$  une fonction définie sur  $X(\Omega)$ , à valeurs dans  $\mathbb{R}$  ou  $\mathbb{C}$ . La variable aléatoire  $f(X)$  a une espérance finie si et seulement si  $(f(x)P(X=x))_{x \in X(\Omega)}$  est sommable. On a dans ce cas :

$$E(f(X)) = \sum_{x \in X(\Omega)} f(x) P(X=x)$$

**Remarque.** On peut appliquer ce théorème dans le cas d'une v.a. vectorielle. Par exemple, si  $X$  et  $Y$  sont deux v.a. réelles, le calcul de  $E(XY)$  relève de la formule de transfert.



$$E(f(x)) = \sum_{y \in f(X)(\Omega)} y P(f(X)=y)$$

$$(f(X)=y) = \bigcup_{\substack{x \in X(\Omega) \\ f(x)=y \\ \text{disjoints}}} (X=x)$$

$$E(f(x)) = \sum_{y \in f(X)(\Omega)} y P(f(X)=y)$$

$$= \sum_{y \in f(X)(\Omega)} y \sum_{\substack{x \in X(\Omega) \\ f(x)=y}} P(X=x)$$

$$= \sum_{y \in f(X)(\Omega)} \sum_{\substack{x \in X(\Omega) \\ f(x)=y}} f(x) P(X=x)$$

$$= \sum_{x \in X(\Omega)} f(x) P(X=x)$$

$$E(f(X)) = \sum_{x \in X(\Omega)} f(x) P(X=x)$$

En particulier pour  $E(XY)$

$X$  et  $Y$  deux va à valeurs dans  $\mathbb{R}$

$Z = (X, Y)$  est un couple de va : c'est une va à valeurs dans  $\mathbb{R}^2$

$$f: (u, v) \mapsto uv$$

$$XY = f(Z)$$

## Par Transformation

$$E(XY) = E(f(Z))$$

$$= \sum_{z \in Z(\Omega)} f(z) P(Z=z)$$

$$= \sum_{(x,y) \in X(\Omega) \times Y(\Omega)} f(x,y) P((X,Y)=(x,y))$$

$$= \sum_{\substack{x \in X(\Omega) \\ y \in Y(\Omega)}} xy \quad P(X=x, Y=y)$$



**Exemple.** Soit  $X$  une variable aléatoire prenant les valeurs  $-1, 0, 1$  avec les probabilités respectives  $\frac{1}{9}, \frac{2}{9}$  et  $\frac{6}{9}$ .  
Vérifier que  $E(X^2) = \frac{7}{9}$ .

Espérance finie par comparaison. Si  $X$  et  $Y$  sont deux v.a. telles que  $|X| \leq Y$  et  $Y$  est d'espérance finie, alors  $X$  est d'espérance finie et :

$$\cancel{|E(X)| \leq E(Y)}$$

$$E(|X|) \leq E(Y)$$

Preuve: on suppose  $Y$  d'espérance finie,  $Y$  positive

$$|X| \leq Y$$

$$\text{ie } \forall \omega \in \Omega, |X(\omega)| \leq Y(\omega)$$

les  $(X=x)$  et  $(Y=y)$  ne se comparent pas.

Dans  $[0, +\infty]$  :

$$E(|X|) = \sum_{x \in X(\Omega)} |x| P(X=x)$$

per transfert

$$= \sum_{x \in X(\Omega)} |x| \sum_{y \in Y(\Omega)} P(X=x, Y=y)$$

car  $(Y=y)_{y \in Y(\Omega)}$  système couplé.

$$= \sum_{y \in Y(\Omega)} \sum_{x \in X(\Omega)} |x| P(X=x, Y=y)$$

Fubini justif.

$$\text{si } \omega \in (X=x) \cap (Y=y) \quad X(\omega)=x \text{ et } Y(\omega)=y$$

$$\text{donc } |x| = |X(\omega)| \leq y$$

$$\leq \sum_{y \in Y(\Omega)} \sum_{x \in X(\Omega)} y P(X=x, Y=y)$$

$$= \sum_{y \in Y(\Omega)} y \left( P(Y=y) \right)$$

les-unequale

$$= E(Y)$$

$$< +\infty$$

donc  $X$  est d'esperance finie.

Bref:  $\left. \begin{array}{l} |X| \leq Y \\ Y \in L^1 \end{array} \right\} \Rightarrow X \in L^1$

**Linéarité de l'espérance.** Soit  $X$  et  $Y$  deux variables aléatoires discrètes réelles ou complexes d'espérances finies. Alors pour tout  $\lambda, \mu \in \mathbb{R}$ ,  $\lambda X + \mu Y$  est d'espérance finie et :

$$E(\lambda X + \mu Y) = \lambda E(X) + \mu E(Y)$$

**Remarque.** Cela signifie que l'ensemble des v.a. d'espérance finie est un espace vectoriel, et que l'espérance est une forme linéaire sur cet espace vectoriel.

**Exemple.** On (re-)lance deux dés, et on note  $X$  la variable aléatoire égale à la somme des numéros qui apparaissent sur les deux dés. Montrer que  $X$  est d'espérance finie et calculer  $E(X)$ .

Preuve

- Montrer que  $\lambda X + \mu Y$  est d'espérance finie

$$E(|\lambda X + \mu Y|) \quad \text{dans } [0, +\infty]$$

$$= \sum_{\substack{x \in X(\Omega) \\ y \in Y(\Omega)}} |\lambda x + \mu y| P(X=x, Y=y)$$

par transfert

$$\leq \sum_{\substack{x \in X(\Omega) \\ y \in Y(\Omega)}} (|\lambda| |x| + |\mu| |y|) P(X=x, Y=y)$$

$$= |\lambda| \sum_{x \in X(\Omega)} |x| \left( \sum_{y \in Y(\Omega)} P(X=x, Y=y) \right)$$

$$+ |\mu| \sum_{y \in Y(\Omega)} |y| \left( \sum_{x \in X(\Omega)} P(X=x, Y=y) \right)$$

par Fubini positif.

$$= |\lambda| \sum_{x \in X(\Omega)} |x| P(X=x)$$

$$+ |\mu| \sum_{y \in Y(\Omega)} |y| P(Y=y)$$

lois marginales de  $(X, Y)$

$$= |\lambda| E(|X|) + |\mu| E(|Y|)$$

per transfert.

$< +\infty$  per hypothèses.

Ainsi  $\lambda X + \mu Y$  est d'espérance finie.

On calcule donc:

$$E(\lambda X + \mu Y) = \sum_{\substack{x \in X(\Omega) \\ y \in Y(\Omega)}} \lambda x + \mu y \, P(X=x, Y=y)$$

per transfert.

$$= \lambda \sum_{x \in X(\Omega)} x \left( \sum_{y \in Y(\Omega)} P(X=x, Y=y) \right) \\ + \mu \sum_{y \in Y(\Omega)} y \left( \sum_{x \in X(\Omega)} P(X=x, Y=y) \right)$$

per Fubini ou  
formule sommable

$$= \lambda \sum_{x \in X(\Omega)} x \, P(X=x) \\ + \mu \sum_{y \in Y(\Omega)} y \, P(Y=y)$$

lois marginales

$$= \lambda E(X) + \mu E(Y)$$

### Exemple des dés

On a noté  $D_1, D_2$  et  $X = D_1 + D_2$

$$D_1 \sim D_2 \sim \mathcal{U}([1, 6])$$

$$\text{donc } E(D_1) = E(D_2) = \frac{7}{2}$$

$$\begin{aligned} E(X) &= E(D_1) + E(D_2) \quad \text{par linéarité} \\ &= 7 \end{aligned}$$

**Positivité de l'espérance.**

Si  $X$  est positive (i.e. à valeurs dans  $\mathbb{R}_+$ ) alors  $E(X) \geq 0$ .

Dans  $[0, +\infty]$

$$E(X) = \sum_{x \in X(\Omega)} \overbrace{x \, P(X=x)}^{\geq 0} \\ \geq 0$$

Reste vrai si  $X$  est presque sûrement positive

**Croissance de l'espérance.**

Si  $X$  et  $Y$  sont deux variables aléatoires réelles discrètes d'espérances finies telles que  $X \leq Y$  alors  $E(X) \leq E(Y)$ .

**Remarque.**

- L'hypothèse  $X \leq Y$  signifie que, pour tout  $\omega \in \Omega$ ,  $X(\omega) \leq Y(\omega)$ .
- Le résultat reste vrai si  $X \leq Y$  presque sûrement.

Linéarité et positivité appliqué à  $Y - X$ .

**Inégalité triangulaire.** Si  $X$  est d'espérance finie, alors :

$$|\mathbb{E}(X)| \leq \mathbb{E}(|X|)$$



## 1.6 D'autres propriétés de l'espérance

**Proposition.** Si  $X$  est positive et d'espérance nulle, alors  $(X = 0)$  est presque-sûr.

Soit  $X$  à valeurs dans  $\mathbb{R}_+$ ,  $\mathbb{E}(X) = 0$

$$\begin{aligned} 0 = \mathbb{E}(X) &= \sum_{x \in X(\Omega)} x P(X=x) \\ &= 0 P(X=0) + \sum_{\substack{x \in X(\Omega) \\ x \neq 0}} \overbrace{x}^{>0} P(X=x) \end{aligned}$$

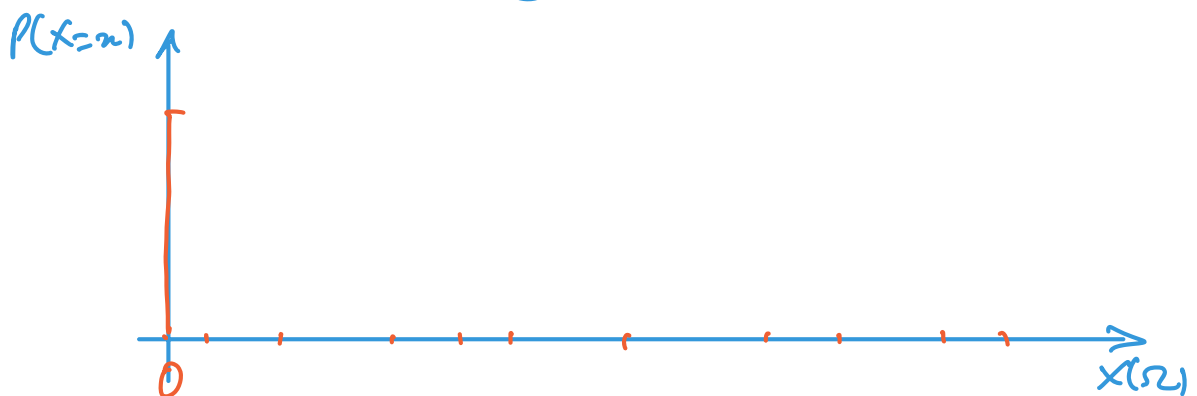
Somme nulle de termes positifs

donc  $\forall x \in X(\Omega), x \neq 0, x P(X=x) = 0$

donc  $P(X=x) = 0$

$$(X \neq 0) = \bigcup_{\substack{x \in X(\Omega) \\ x \neq 0}} (X=x)$$

$$\begin{aligned} \text{donc } P(X \neq 0) &= \sum_{\substack{x \in X(\Omega) \\ x \neq 0}} P(X=x) \\ &= 0 \end{aligned}$$



**Proposition.** Soit  $X$  et  $Y$  deux variables aléatoires discrètes indépendantes, d'espérances finies. Alors  $XY$  est d'espérance finie et :

$$E(XY) = E(X) E(Y)$$

**Remarque.** Ce résultat peut être généralisé au cas de  $n$  variables indépendantes et d'espérances finies.

Preuve:

- On calcule dans  $[0, +\infty]$ :

$$E(|XY|) = \sum_{\substack{x \in X(\Omega) \\ y \in Y(\Omega)}} |xy| P(X=x, Y=y)$$

par transfert

$$= \sum_{\substack{x \in X(\Omega) \\ y \in Y(\Omega)}} |xy| P(X=x) P(Y=y)$$

par indépendance

$$= \sum_{x \in X(\Omega)} \left( \sum_{y \in Y(\Omega)} |xy| P(Y=y) \right)$$

Fubini - positif.

$$= \left( \sum_{x \in X(\Omega)} |x| P(X=x) \right) \left( \sum_{y \in Y(\Omega)} |y| P(Y=y) \right)$$

$$= E(|X|) E(|Y|)$$

$$< +\infty$$

donc  $XY$  est d'espérance finie

• On calcule alors

$$\begin{aligned} E(XY) &= [...] \\ &= E(X) E(Y) \\ &\text{comme ci-dessus.} \end{aligned}$$

831.16

$\frac{1}{X+1}$  va positif. On calcule donc  $[0, +\infty[$ :

$$\begin{aligned} E\left(\frac{1}{X+1}\right) &= \sum_{n \in \mathbb{N}} \frac{1}{n+1} P(X=n) \\ &= \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{1}{n+1} e^{-\lambda} \frac{\lambda^n}{n!} \quad \text{par transfert} \\ &= e^{-\lambda} \cdot \frac{1}{\lambda} \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{\lambda^{n+1}}{(n+1)!} \\ &= e^{-\lambda} \cdot \frac{1}{\lambda} (e^{\lambda} - 1) \\ &= \frac{1}{\lambda} (1 - e^{-\lambda}) \end{aligned}$$

















