Probabilités, Statistiques, Combinatoire

Philippe Duchon

Université de Bordeaux - Licence Informatique

2018-2019

Loi d'une variable aléatoire

- ▶ Déterminer la **loi** d'une variable aléatoire X, cela revient à déterminer :
 - l'ensemble V des valeurs que peut prendre X (formellement, $V = X(\Omega)$)
 - **>** pour chaque $v \in V$, la probabilité de l'événement (X = v) :

$$p(v) = \mathbb{P}(X = v)$$

Loi d'une variable aléatoire

- Déterminer la loi d'une variable aléatoire X, cela revient à déterminer :
 - l'ensemble V des valeurs que peut prendre X (formellement, $V = X(\Omega)$)
 - **>** pour chaque $v \in V$, la probabilité de l'événement (X = v) :

$$p(v) = \mathbb{P}(X = v)$$

▶ Dans la pratique, on va souvent considérer des variables à valeurs entières ($V \subset \mathbb{Z}$), voire entières positives ($V \subset \mathbb{N}$).

Loi d'une variable aléatoire

- Déterminer la loi d'une variable aléatoire X, cela revient à déterminer :
 - l'ensemble V des valeurs que peut prendre X (formellement, $V = X(\Omega)$)
 - **>** pour chaque $v \in V$, la probabilité de l'événement (X = v) :

$$p(v) = \mathbb{P}(X = v)$$

- ▶ Dans la pratique, on va souvent considérer des variables à valeurs entières $(V \subset \mathbb{Z})$, voire entières positives $(V \subset \mathbb{N})$.
- Parmi l'infinie variété de lois possibles, il y en a certaines qui reviennent très souvent, parce qu'elles sont utiles pour modéliser beaucoup de situations; on va en décrire quelques unes, et étudier leurs relations.

La variable aléatoire la plus simple possible à part les variables constantes : on a un événement A, et on pose $X = \mathbf{1}_A$ (indicatrice de A).

- La variable aléatoire la plus simple possible à part les variables constantes : on a un événement A, et on pose $X = \mathbf{1}_A$ (indicatrice de A).
- ▶ Une telle variable a deux valeurs possibles : 1 (pour $t \in A$), et 0 (pour $t \notin A$).

- La variable aléatoire la plus simple possible à part les variables constantes : on a un événement A, et on pose $X = \mathbf{1}_A$ (indicatrice de A).
- ▶ Une telle variable a deux valeurs possibles : 1 (pour $t \in A$), et 0 (pour $t \notin A$).
- La loi est tout aussi simple à décrire : si on pose $p = \mathbb{P}(A)$, on a $\mathbb{P}(X = 1) = p$ et $\mathbb{P}(X = 0) = 1 p$.

- La variable aléatoire la plus simple possible à part les variables constantes : on a un événement A, et on pose $X = \mathbf{1}_A$ (indicatrice de A).
- Une telle variable a deux valeurs possibles : 1 (pour $t \in A$), et 0 (pour $t \notin A$).
- ▶ La loi est tout aussi simple à décrire : si on pose $p = \mathbb{P}(A)$, on a $\mathbb{P}(X = 1) = p$ et $\mathbb{P}(X = 0) = 1 p$.
- ▶ Le **paramètre** p ($0 \le p \le 1$) détermine complètement une loi de Bernoulli.

- La variable aléatoire la plus simple possible à part les variables constantes : on a un événement A, et on pose $X = \mathbf{1}_A$ (indicatrice de A).
- ▶ Une telle variable a deux valeurs possibles : 1 (pour $t \in A$), et 0 (pour $t \notin A$).
- La loi est tout aussi simple à décrire : si on pose $p = \mathbb{P}(A)$, on a $\mathbb{P}(X = 1) = p$ et $\mathbb{P}(X = 0) = 1 p$.
- Le **paramètre** p $(0 \le p \le 1)$ détermine complètement une loi de Bernoulli.
- Notation : X ~ B_p pour "X suit la loi de Bernoulli de paramètre p"; on dit aussi "X est une Bernoulli de paramètre p".

Une situation classique : on a un nombre fixe d'événements indépendants, chacun ayant la même probabilité de se produire; et on s'intéresse au nombre de ceux qui se produisent.

- Une situation classique : on a un nombre fixe d'événements indépendants, chacun ayant la même probabilité de se produire; et on s'intéresse au nombre de ceux qui se produisent.
- **Exemple :** je lance 3 dés, et je marque 1 point par dé qui donne un résultat pair.

- Une situation classique : on a un nombre fixe d'événements indépendants, chacun ayant la même probabilité de se produire; et on s'intéresse au nombre de ceux qui se produisent.
- **Exemple :** je lance 3 dés, et je marque 1 point par dé qui donne un résultat pair.
- ► Exemple : dans un jeu de 32 cartes, dont j'ai séparé les 8 cartes de chaque couleur, je tire aléatoirement une carte de chaque couleur, et je note le nombre d'As obtenus.

- Une situation classique : on a un nombre fixe d'événements indépendants, chacun ayant la même probabilité de se produire; et on s'intéresse au nombre de ceux qui se produisent.
- **Exemple :** je lance 3 dés, et je marque 1 point par dé qui donne un résultat pair.
- ► Exemple : dans un jeu de 32 cartes, dont j'ai séparé les 8 cartes de chaque couleur, je tire aléatoirement une carte de chaque couleur, et je note le nombre d'As obtenus.
- ▶ Exemple (approché) : je vais Place de la Victoire un jeudi soir, et je questionne 10 personnes "au hasard"; et je compte le nombre d'étudiants de l'université parmi elles.

- Une situation classique : on a un nombre fixe d'événements indépendants, chacun ayant la même probabilité de se produire; et on s'intéresse au nombre de ceux qui se produisent.
- **Exemple :** je lance 3 dés, et je marque 1 point par dé qui donne un résultat pair.
- ► Exemple : dans un jeu de 32 cartes, dont j'ai séparé les 8 cartes de chaque couleur, je tire aléatoirement une carte de chaque couleur, et je note le nombre d'As obtenus.
- **Exemple (approché) :** je vais Place de la Victoire un jeudi soir, et je questionne 10 personnes "au hasard"; et je compte le nombre d'étudiants de l'université parmi elles.
- ▶ A priori, il y a deux paramètres importants : le nombre d'événements, et la probabilité (commune) de chacun d'eux ; (n, p)

- Une situation classique : on a un nombre fixe d'événements indépendants, chacun ayant la même probabilité de se produire; et on s'intéresse au nombre de ceux qui se produisent.
- ► **Exemple :** je lance 3 dés, et je marque 1 point par dé qui donne un résultat pair.
- ► Exemple : dans un jeu de 32 cartes, dont j'ai séparé les 8 cartes de chaque couleur, je tire aléatoirement une carte de chaque couleur, et je note le nombre d'As obtenus.
- ► Exemple (approché) : je vais Place de la Victoire un jeudi soir, et je questionne 10 personnes "au hasard"; et je compte le nombre d'étudiants de l'université parmi elles.
- A priori, il y a deux paramètres importants : le nombre d'événements, et la probabilité (commune) de chacun d'eux; (n, p)
- Formellement : si mes événements sont E_1, \ldots, E_n , ma variable aléatoire est $X = \mathbf{1}_{E_1} + \mathbf{1}_{E_2} + \cdots + \mathbf{1}_{E_n}$.

Les valeurs possibles : tous les entiers de 0 à n : V = [[0, n]].

- Les valeurs possibles : tous les entiers de 0 à n : V = [[0, n]].
- ▶ Il nous faut donc déterminer, pour chaque $k \in [[0, n]]$, la probabilité $\mathbb{P}(X = k)$.

- Les valeurs possibles : tous les entiers de 0 à n : V = [[0, n]].
- ▶ Il nous faut donc déterminer, pour chaque $k \in [[0, n]]$, la probabilité $\mathbb{P}(X = k)$.
- On va décomposer l'événement en union disjointe d'événements dont on sait calculer la probabilité.

- Les valeurs possibles : tous les entiers de 0 à n : V = [[0, n]].
- ▶ Il nous faut donc déterminer, pour chaque $k \in [[0, n]]$, la probabilité $\mathbb{P}(X = k)$.
- On va décomposer l'événement en union disjointe d'événements dont on sait calculer la probabilité.
- Fixons un ensemble $I \subset [[1, n]]$, de cardinal k; on définit l'événement

$$F_I = (\cap_{i \in I} E_i) \cap \left(\cap_{j \notin I} \overline{E_i} \right)$$

- Les valeurs possibles : tous les entiers de 0 à n : V = [[0, n]].
- ▶ Il nous faut donc déterminer, pour chaque $k \in [[0, n]]$, la probabilité $\mathbb{P}(X = k)$.
- On va décomposer l'événement en union disjointe d'événements dont on sait calculer la probabilité.
- Fixons un ensemble $I \subset [[1, n]]$, de cardinal k; on définit l'événement

$$F_I = (\cap_{i \in I} E_i) \cap \left(\cap_{j \notin I} \overline{E_i}\right)$$

("les E_i pour $i \in I$ se produisent, les autres non"; $F_I \subset (X = i)$)

► Chaque E_i a probabilité p, et les $\overline{E_i}$ ont probabilité 1 - p; et tous sont indépendants

- Les valeurs possibles : tous les entiers de 0 à n : V = [[0, n]].
- ▶ Il nous faut donc déterminer, pour chaque $k \in [[0, n]]$, la probabilité $\mathbb{P}(X = k)$.
- On va décomposer l'événement en union disjointe d'événements dont on sait calculer la probabilité.
- Fixons un ensemble $I \subset [[1, n]]$, de cardinal k; on définit l'événement

$$F_I = (\cap_{i \in I} E_i) \cap \left(\cap_{j \notin I} \overline{E_i}\right)$$

- ► Chaque E_i a probabilité p, et les $\overline{E_i}$ ont probabilité 1 p; et tous sont indépendants

- Les valeurs possibles : tous les entiers de 0 à n : V = [[0, n]].
- ▶ Il nous faut donc déterminer, pour chaque $k \in [[0, n]]$, la probabilité $\mathbb{P}(X = k)$.
- On va décomposer l'événement en union disjointe d'événements dont on sait calculer la probabilité.
- Fixons un ensemble $I \subset [[1, n]]$, de cardinal k; on définit l'événement

$$F_I = (\cap_{i \in I} E_i) \cap (\cap_{j \notin I} \overline{E_i})$$

- ► Chaque E_i a probabilité p, et les $\overline{E_i}$ ont probabilité 1 p; et tous sont indépendants
- ▶ **De plus**, (X = k) est l'union des tous les ensembles F_I , pour toutes les parties de cardinal k de [[1, n]].

- Les valeurs possibles : tous les entiers de 0 à n : V = [[0, n]].
- ▶ Il nous faut donc déterminer, pour chaque $k \in [[0, n]]$, la probabilité $\mathbb{P}(X = k)$.
- On va décomposer l'événement en union disjointe d'événements dont on sait calculer la probabilité.
- Fixons un ensemble $I \subset [[1, n]]$, de cardinal k; on définit l'événement

$$F_I = (\cap_{i \in I} E_i) \cap (\cap_{j \notin I} \overline{E_i})$$

- ► Chaque E_i a probabilité p, et les $\overline{E_i}$ ont probabilité 1 p; et tous sont indépendants
- ▶ **De plus**, (X = k) est l'union des tous les ensembles F_I , pour toutes les parties de cardinal k de [[1, n]].
- **▶ Donc**, $\mathbb{P}(X = k) = \binom{n}{k} p^k (1 p)^{n k}$.



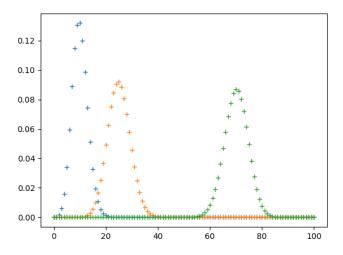
- Les valeurs possibles : tous les entiers de 0 à n : V = [[0, n]].
- ▶ Il nous faut donc déterminer, pour chaque $k \in [[0, n]]$, la probabilité $\mathbb{P}(X = k)$.
- On va décomposer l'événement en union disjointe d'événements dont on sait calculer la probabilité.
- Fixons un ensemble $I \subset [[1, n]]$, de cardinal k; on définit l'événement

$$F_I = (\cap_{i \in I} E_i) \cap (\cap_{j \notin I} \overline{E_i})$$

- ► Chaque E_i a probabilité p, et les $\overline{E_i}$ ont probabilité 1 p; et tous sont indépendants
- ▶ **De plus**, (X = k) est l'union des tous les ensembles F_I , pour toutes les parties de cardinal k de [[1, n]].
- ▶ **Donc**, $\mathbb{P}(X = k) = \binom{n}{k} p^k (1 p)^{n-k}$.
- ▶ Notation : $X \sim \mathcal{B}in_{n,p}$



Courbes de probabilités binomiales



▶ Une autre situation classique : on a une *suite* (infinie) de Bernoulli indépendantes B_1, B_2, \ldots , de même paramètre ; et on s'intéresse au **numéro** de la première non nulle.

- ▶ Une autre situation classique : on a une *suite* (infinie) de Bernoulli indépendantes B_1, B_2, \ldots , de même paramètre ; et on s'intéresse au **numéro** de la première non nulle.
- ► Formellement,

$$X = \min\left\{n > 0 : B_n = 1\right\}$$

- ▶ Une autre situation classique : on a une *suite* (infinie) de Bernoulli indépendantes B_1, B_2, \ldots , de même paramètre ; et on s'intéresse au **numéro** de la première non nulle.
- ► Formellement,

$$X = \min \{n > 0 : B_n = 1\}$$

➤ **Exemple :** je joue à pile ou face jusqu'à tirer Pile pour la première fois ; je regarde le nombre de fois que je lance ma pièce

- ▶ Une autre situation classique : on a une *suite* (infinie) de Bernoulli indépendantes B_1, B_2, \ldots , de même paramètre ; et on s'intéresse au **numéro** de la première non nulle.
- ► Formellement,

$$X = \min\left\{n > 0 : B_n = 1\right\}$$

- Exemple : je joue à pile ou face jusqu'à tirer Pile pour la première fois; je regarde le nombre de fois que je lance ma pièce
- ➤ Exemple: Chaque jour, M. Sangène se gare en double file pour acheter son pain; chaque jour, il a une chance sur 50 de prendre une contravention. Quelle est la loi du nombre de fois qu'il se gare avant d'enfin prendre une prune?

- ▶ Une autre situation classique : on a une *suite* (infinie) de Bernoulli indépendantes B_1, B_2, \ldots , de même paramètre ; et on s'intéresse au **numéro** de la première non nulle.
- ► Formellement,

$$X = \min\left\{n > 0 : B_n = 1\right\}$$

- Exemple : je joue à pile ou face jusqu'à tirer Pile pour la première fois; je regarde le nombre de fois que je lance ma pièce
- ► Exemple: Chaque jour, M. Sangène se gare en double file pour acheter son pain; chaque jour, il a une chance sur 50 de prendre une contravention. Quelle est la loi du nombre de fois qu'il se gare avant d'enfin prendre une prune?
- ► Exemple : Dans un jeu de dés, on lance deux dés et, si on fait un double, on rejoue immédiatement. Quelle est la loi du nombre de coups consécutifs joués ?

- ▶ Une autre situation classique : on a une *suite* (infinie) de Bernoulli indépendantes B_1, B_2, \ldots , de même paramètre ; et on s'intéresse au **numéro** de la première non nulle.
- ► Formellement,

$$X = \min\left\{n > 0 : B_n = 1\right\}$$

- Exemple : je joue à pile ou face jusqu'à tirer Pile pour la première fois; je regarde le nombre de fois que je lance ma pièce
- ➤ Exemple: Chaque jour, M. Sangène se gare en double file pour acheter son pain; chaque jour, il a une chance sur 50 de prendre une contravention. Quelle est la loi du nombre de fois qu'il se gare avant d'enfin prendre une prune?
- ► Exemple : Dans un jeu de dés, on lance deux dés et, si on fait un double, on rejoue immédiatement. Quelle est la loi du nombre de coups consécutifs joués ?
- ▶ Il y a un seul paramètre : la probabilité p, à chaque coup, de s'arrêter (le paramètre commun des Bernoulli)

Ensemble des valeurs possibles : tous les entiers strictement positifs

- Ensemble des valeurs possibles : tous les entiers strictement positifs
- ▶ (plus, possiblement, $+\infty$? Au cas où toutes les B_i seraient nulles?)

- Ensemble des valeurs possibles : tous les entiers strictement positifs
- ▶ (plus, possiblement, $+\infty$? Au cas où toutes les B_i seraient nulles?)
- On se donne donc un entier k > 0, et on va déterminer la probabilité de l'événement (X = k).

- Ensemble des valeurs possibles : tous les entiers strictement positifs
- ▶ (plus, possiblement, $+\infty$? Au cas où toutes les B_i seraient nulles?)
- On se donne donc un entier k > 0, et on va déterminer la probabilité de l'événement (X = k).
- ▶ On peut écrire l'événement (X = k) en terme des B_i :
 - Pour que X = k, il faut que chacun des B_i , pour i < k, soit nulle.
 - ▶ II faut aussi qu'on ait $B_k = 1$.
 - Et ça suffit.
 - Comme les B_i sont indépendantes, la probabilité se calcule facilement

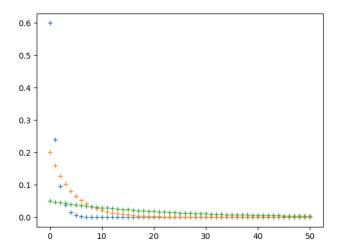
- Ensemble des valeurs possibles : tous les entiers strictement positifs
- ▶ (plus, possiblement, $+\infty$? Au cas où toutes les B_i seraient nulles?)
- On se donne donc un entier k > 0, et on va déterminer la probabilité de l'événement (X = k).
- ▶ On peut écrire l'événement (X = k) en terme des B_i :
 - Pour que X = k, il faut que chacun des B_i , pour i < k, soit nulle.
 - ▶ II faut aussi qu'on ait $B_k = 1$.
 - Et ça suffit.
 - Comme les B_i sont indépendantes, la probabilité se calcule facilement
- ▶ Donc, $\mathbb{P}(X = k) = (1 p)^{k-1}p$ (pour tout entier k > 0)

Détermination de la loi géométrique

- Ensemble des valeurs possibles : tous les entiers strictement positifs
- ▶ (plus, possiblement, $+\infty$? Au cas où toutes les B_i seraient nulles?)
- On se donne donc un entier k > 0, et on va déterminer la probabilité de l'événement (X = k).
- ▶ On peut écrire l'événement (X = k) en terme des B_i :
 - Pour que X = k, il faut que chacun des B_i , pour i < k, soit nulle.
 - ▶ II faut aussi qu'on ait $B_k = 1$.
 - Et ça suffit.
 - ► Comme les *B_i* sont indépendantes, la probabilité se calcule facilement
- ▶ Donc, $\mathbb{P}(X = k) = (1 p)^{k-1}p$ (pour tout entier k > 0)
- ▶ On calcule $\sum_{k=1}^{+\infty} (1-p)^{k-1}p = 1$; donc $\mathbb{P}(X = \infty) = 0$ et on peut considérer X comme une variable aléatoire à valeurs dans \mathbb{N} .



Courbes de probabilités géométriques



Pas d'interprétation élémentaire.

- Pas d'interprétation élémentaire.
- On va définir la loi par ses probabilités :
 - Les valeurs possibles sont tous les entiers positifs ou nuls (\mathbb{N}) .
 - ▶ Et on a $\mathbb{P}(X = k) = e^{-x} \frac{x^k}{k!}$, pour x > 0 fixé (le "paramètre").
 - (Il se trouve que $\sum_{k=0}^{+\infty} \frac{x^k}{k!} = e^x$, donc pour la loi de Poisson la somme fait bien 1)

- Pas d'interprétation élémentaire.
- On va définir la loi par ses probabilités :
 - Les valeurs possibles sont tous les entiers positifs ou nuls (\mathbb{N}) .
 - ▶ Et on a $\mathbb{P}(X = k) = e^{-x} \frac{x^k}{k!}$, pour x > 0 fixé (le "paramètre").
 - ► (Il se trouve que $\sum_{k=0}^{+\infty} \frac{x^k}{k!} = e^x$, donc pour la loi de Poisson la somme fait bien 1)
- ▶ La raison pour laquelle cette loi est importante, c'est qu'elle apparaît naturellement comme approximation : si on a un "grand nombre" de variables de Bernoulli indépendantes, toutes de "petit" paramètre, leur somme est "presque" une Poisson de paramètre, la somme des paramètres.

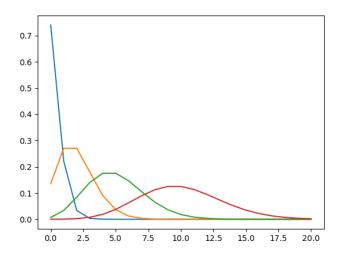
- Pas d'interprétation élémentaire.
- On va définir la loi par ses probabilités :
 - Les valeurs possibles sont tous les entiers positifs ou nuls (\mathbb{N}) .
 - ▶ Et on a $\mathbb{P}(X = k) = e^{-x} \frac{x^k}{k!}$, pour x > 0 fixé (le "paramètre").
 - (Il se trouve que $\sum_{k=0}^{+\infty} \frac{x^k}{k!} = e^x$, donc pour la loi de Poisson la somme fait bien 1)
- ▶ La raison pour laquelle cette loi est importante, c'est qu'elle apparaît naturellement comme approximation : si on a un "grand nombre" de variables de Bernoulli indépendantes, toutes de "petit" paramètre, leur somme est "presque" une Poisson de paramètre, la somme des paramètres.
- Par exemple, pour n grand, une binomiale de paramètres (n, c/n) est presque une Poisson de paramètre c.

- Pas d'interprétation élémentaire.
- On va définir la loi par ses probabilités :
 - Les valeurs possibles sont tous les entiers positifs ou nuls (\mathbb{N}) .
 - ▶ Et on a $\mathbb{P}(X = k) = e^{-x} \frac{x^k}{k!}$, pour x > 0 fixé (le "paramètre").
 - (Il se trouve que $\sum_{k=0}^{+\infty} \frac{x^k}{k!} = e^x$, donc pour la loi de Poisson la somme fait bien 1)
- ▶ La raison pour laquelle cette loi est importante, c'est qu'elle apparaît naturellement comme approximation : si on a un "grand nombre" de variables de Bernoulli indépendantes, toutes de "petit" paramètre, leur somme est "presque" une Poisson de paramètre, la somme des paramètres.
- Par exemple, pour n grand, une binomiale de paramètres (n, c/n) est presque une Poisson de paramètre c.
- ▶ Le nombre de clients qui entrent en une minute dans une boutique, le nombre d'accidents d'avion dans une année, le nombre de meurtres au cours d'une unité de temps, peuvent souvent être midélisés par des lois de Poisson

- Pas d'interprétation élémentaire.
- On va définir la loi par ses probabilités :
 - Les valeurs possibles sont tous les entiers positifs ou nuls (\mathbb{N}) .
 - ► Et on a $\mathbb{P}(X = k) = e^{-x} \frac{x^k}{k!}$, pour x > 0 fixé (le "paramètre").
 - Il se trouve que $\sum_{k=0}^{+\infty} \frac{x^k}{k!} = e^x$, donc pour la loi de Poisson la somme fait bien 1)
- La raison pour laquelle cette loi est importante, c'est qu'elle apparaît naturellement comme approximation : si on a un "grand nombre" de variables de Bernoulli indépendantes, toutes de "petit" paramètre, leur somme est "presque" une Poisson de paramètre, la somme des paramètres.
- Par exemple, pour *n* grand, une binomiale de paramètres (n, c/n) est presque une Poisson de paramètre c.
- Le nombre de clients qui entrent en une minute dans une boutique, le nombre d'accidents d'avion dans une année, le nombre de meurtres au cours d'une unité de temps, peuvent souvent être midélisés par des lois de Poisson
- Propriété : la somme d'une Poisson de paramètre x, et d'une



Courbes de probabilités de Poisson



Notion d'espérance

L'espérance d'une variable aléatoire (à valeurs réelles), quand elle est définie, c'est grosso modo une *moyenne pondérée* (par les probabilités)

Notion d'espérance

- L'espérance d'une variable aléatoire (à valeurs réelles), quand elle est définie, c'est grosso modo une moyenne pondérée (par les probabilités)
- **Définition :** l'espérance d'une variable aléatoire X, prenant les valeurs v_1, v_2, \ldots avec probabilités respectives p_1, p_2, \ldots , c'est par définition

$$\mathbf{E}(X) = \sum_{i} v_{i}.p_{i} = \sum_{v \in V} v.\mathbb{P}(X = v)$$

(sous réserve que la somme ait un sens)

Notion d'espérance

- L'espérance d'une variable aléatoire (à valeurs réelles), quand elle est définie, c'est grosso modo une moyenne pondérée (par les probabilités)
- **Définition**: l'espérance d'une variable aléatoire X, prenant les valeurs v_1, v_2, \ldots avec probabilités respectives p_1, p_2, \ldots , c'est par définition

$$\mathbf{E}(X) = \sum_{i} v_{i}.p_{i} = \sum_{v \in V} v.\mathbb{P}(X = v)$$

(sous réserve que la somme ait un sens)

Définition équivalente (théorème) :

$$\mathsf{E}(X) = \sum_{t \in \Omega} X(t) \mathbb{P}(\{t\})$$

(preuve de l'équivalence : au tableau)



▶ Si X est une variable aléatoire *positive* ($\mathbb{P}(X \ge 0) = 1$), alors $\mathbf{E}(X) \ge 0$

- Si X est une variable aléatoire positive $(\mathbb{P}(X \ge 0) = 1)$, alors $\mathbf{E}(X) \ge 0$
- ▶ Linéarité : E(X + Y) = E(X) + E(Y) (sans condition sur X et Y, autre que l'existence des espérances);

- Si X est une variable aléatoire positive ($\mathbb{P}(X \ge 0) = 1$), alors $\mathbf{E}(X) \ge 0$
- ▶ Linéarité : E(X + Y) = E(X) + E(Y) (sans condition sur X et Y, autre que l'existence des espérances);
- ▶ Linéarité (bis) : E(aX) = aE(X) (pour a constante)

- Si X est une variable aléatoire positive ($\mathbb{P}(X \ge 0) = 1$), alors $\mathbf{E}(X) \ge 0$
- ▶ Linéarité : E(X + Y) = E(X) + E(Y) (sans condition sur X et Y, autre que l'existence des espérances);
- ▶ Linéarité (bis) : E(aX) = aE(X) (pour a constante)
- Attention : en règle générale, il n'y a pas de raison pour que $\mathbf{E}(f(X))$ soit égale à $f(\mathbf{E}(X))$ si f n'est pas une fonction affine.

- Si X est une variable aléatoire positive ($\mathbb{P}(X \ge 0) = 1$), alors $\mathbf{E}(X) \ge 0$
- ▶ Linéarité : E(X + Y) = E(X) + E(Y) (sans condition sur X et Y, autre que l'existence des espérances);
- ▶ Linéarité (bis) : E(aX) = aE(X) (pour a constante)
- Attention : en règle générale, il n'y a pas de raison pour que $\mathbf{E}(f(X))$ soit égale à $f(\mathbf{E}(X))$ si f n'est pas une fonction affine.
- ▶ En particulier, $\mathbf{E}(X^2) > (E(X))^2$, sauf si X est une variable aléatoire constante.

- Si X est une variable aléatoire positive $(\mathbb{P}(X \ge 0) = 1)$, alors $\mathbf{E}(X) \ge 0$
- ▶ Linéarité : E(X + Y) = E(X) + E(Y) (sans condition sur X et Y, autre que l'existence des espérances);
- ▶ Linéarité (bis) : E(aX) = aE(X) (pour a constante)
- Attention : en règle générale, il n'y a pas de raison pour que $\mathbf{E}(f(X))$ soit égale à $f(\mathbf{E}(X))$ si f n'est pas une fonction affine.
- ▶ En particulier, $\mathbf{E}(X^2) > (E(X))^2$, sauf si X est une variable aléatoire constante.
- ▶ Si X et Y sont des variables aléatoires indépendantes, alors

$$\mathbf{E}(X.Y) = \mathbf{E}(X).\mathbf{E}(Y).$$

