

Variables aléatoires discrètes.

BCPST Spé 2 Lycée Champollion Grenoble

Octobre 2024

Table des matières

I Variables aléatoires discrètes	2
I.1 Premières définitions.	2
I.2 Opérations sur les variables aléatoires discrètes	4
I.3 Loi d'une variable aléatoire discrète	4
I.4 Fonction de répartition	5
I.5 Lois usuelles à connaître	6
I.5.a Loi de Bernouilli	6
I.5.b Loi uniforme	7
I.5.c Loi binomiale	8
I.5.d Loi géométrique	9
I.5.e Loi de Poisson	9
II Indépendance	10
II.1 Définitions et propriétés	10
III Espérance	11
III.1 Définitions	11
III.2 Espérance des lois usuelles	12
III.3 Théorèmes de transfert et conséquences	13
III.4 Propriétés de l'espérance	14
IV Variance et écart type, moments	15
IV.1 Définitions : variance et écart type.	15
IV.2 Propriétés	17
IV.3 Moments d'une variable aléatoire discrète.	18
IV.4 Variables centrées et variables centrées réduites	18
A Programmes Python	19
B Récapitulatifs sur les lois usuelles : résultats à connaître	20

I Variables aléatoires discrètes

I.1 Premières définitions.

Exemples :

- On joue à pile ou face. Si on obtient un pile on gagne 0 point sinon on gagne 1 point. On vient de créer une fonction

$$\Omega \rightarrow \{0; 1\} \subset \mathbb{R}$$

Où Ω est l'espace probabilisé associé à cette expérience

- On lance un dé si le résultat est pair on obtient 0 point sinon on obtient 1 point. On vient de créer une fonction

$$\Omega' \rightarrow \{0; 1\} \subset \mathbb{R}$$

Ces deux jeux sont différents, mais du point de vue du joueur, les gains et les résultats sont identiques.

Définition 1 (Variable aléatoire).

Soit (Ω, \mathcal{F}) un espace probabilisable. Une variable aléatoire réelle est une application

$$X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$$

$$\omega \mapsto X(\omega)$$

qui vérifie la propriété suivante : pour tout réel a , l'ensemble

$$\{\omega \in \Omega \text{ tels que } X(\omega) \leq a\}$$

est un événement noté

$$[X \leq a]$$

Notations

- $[X \leq a] = \{\omega \in \Omega \text{ tels que } X(\omega) \leq a\}$
- $[X = a] = \{\omega \in \Omega / X(\omega) = a\}$
- $[X \geq a] = \{\omega \in \Omega / X(\omega) \geq a\}$
- $[X \leq b] = \{\omega \in \Omega / X(\omega) \leq b\}$
- $[X < b] = \{\omega \in \Omega / X(\omega) < b\}$
- $[a \leq X \leq b] = \{\omega \in \Omega / a \leq X(\omega) \leq b\}$

Proposition 1 (Événements liés à une variable aléatoire).

Tous ces sous ensembles de Ω précédemment définis sont des événements.

Démonstration :

Définition 2 (Variable aléatoire discrète (v.a.d.)).

Soit X une variable aléatoire alors on dit que X est une variable aléatoire discrète dans le cas où le support $X(\Omega)$ est un sous ensemble de \mathbb{R} fini ou dénombrable :

En pratique une variable aléatoire X discrète vérifie l'une des conditions suivantes :

1. $X(\Omega) = \{x_1, \dots, x_n\}$ est fini.
2. $X(\Omega) = \{x_n / n \in \mathbb{N}\}$ infini
3. Plus généralement il existe une partie $A \subset \mathbb{N}$ ou $A \subset \mathbb{Z}$ telle que

$$X(\Omega) = \{x_i / i \in A\}$$

Remarque : Si X est une variable aléatoire de support $X(\Omega)$ et que $x_0 \in X(\Omega)$ est tel que $\mathbb{P}(X = x_0) = 0$ alors on peut considérer que l'on ne modifie pas la variable aléatoire si on considère que le support est privé de x_0 .

Exemples

1. Considérons l'expérience qui consiste à jeter trois pièces équilibrées. Si l'on désigne par X le nombre de piles obtenus, X est une variable aléatoire et $X(\Omega) = \{0, 1, 2, 3\}$.
2. D'une urne contenant 20 boules numérotées de 1 à 20, on tire sans remise 2 boules. Appelons X le plus grand des numéros tirés. X est une variable aléatoire pouvant prendre toutes les valeurs de 3 à 20.
3. On fixe $n \in \mathbb{N}^*$. On répète le jet d'une pièce jusqu'à ce que pile apparaisse, mais au plus n fois. On désigne par X le nombre de jets réalisés jusqu'à l'arrêt de l'expérience. X est une v.a.d. pouvant prendre n'importe laquelle des valeurs de 1 à n .
4. D'une urne contenant 3 boules rouges, 3 blanches et 5 noires, on tire 3 boules. Supposons que l'on reçoive 1 point pour toute boule blanche tirée et que l'on doive au contraire payer 1 point pour toute boule rouge. On désigne par X le bénéfice net laissé par le tirage. X est une variable aléatoire pouvant prendre les valeurs $-3, -2, -1, 0, 1, 2$ ou 3.

Proposition 2 (Fonction indicatrice).

Soit A un événement on pose

$$\begin{aligned} \mathbb{1}_A : \Omega &\rightarrow \{0, 1\} \\ \omega &\mapsto \begin{cases} 1 & \text{si } \omega \in A \\ 0 & \text{sinon} \end{cases} \end{aligned}$$

Cette fonction est une variable aléatoire

Proposition 3 (Système complet d'événement lié à une variable aléatoire discrète).

Soit X une v.a.d. alors $(\{X = x_i\})_{x_i \in X(\Omega)}$ est un système complet d'événement. (certains événements peuvent être de probabilité nulle)

I.2 Opérations sur les variables aléatoires discrètes

Proposition 4 (Somme, produit).

Soit (Ω, \mathcal{F}) un espace probabilisé, et X, Y deux variables aléatoires discrètes et λ un réel. Alors les applications suivantes sont des variables aléatoires discrètes :

1. $(X + Y) : \omega \rightarrow X(\omega) + Y(\omega)$
2. $(X \cdot Y) : \omega \rightarrow X(\omega) \times Y(\omega)$
3. $(\lambda X) : \omega \rightarrow \lambda \cdot X(\omega)$

Démonstration :

Admis

9

Notation

Dans toute la suite, on indexe $X(\Omega)$ par $I \subset \mathbb{N}$, c'est à dire que l'on peut écrire $X(\Omega) = \{x_i / i \in I\}$, I peut être fini ou infini (dénombrable).

I.3 Loi d'une variable aléatoire discrète

Définition 3 (Loi d'une variable aléatoire discrète).

Soit X une variable aléatoire discrète de (Ω, \mathcal{F}, P) alors la loi de X est l'application

$$\begin{aligned} L_X : X(\Omega) &\rightarrow \mathbb{R} \\ x &\mapsto \mathbb{P}(X = x) \end{aligned}$$

On devrait noter $\mathbb{P}(\{X = x\})$

Exemple : on lance un dé une infinité de fois et on choisit comme variable aléatoire le numéro du premier lancer qui donne 6.

Proposition 5 (Propriété caractéristique de la loi d'une variable aléatoire discrète).

Soit X un variable aléatoire discrète alors :

1. $\forall x \in X(\Omega) \quad 0 \leq L_X(x) \leq 1.$
2. $\sum_{x \in X(\Omega)} \mathbb{P}(X = x) = \sum_{x \in X(\Omega)} L_X(x) = 1$



La dernière somme est soit une somme finie soit la somme totale d'une série absolument convergente.

Attention : On admet que pour une série absolument convergente l'ordre de sommation n'a pas d'importance.

La façon dont on énumère l'ensemble $X(\Omega)$ n'a donc pas d'importance pour les calculs, néanmoins pour faciliter les notations, il est d'usage de choisir une énumération croissante.

Réciproquement : Si (Ω, \mathcal{F}) est un espace probabilisable infini et dénombrable et $(p_i)_{i \in I}$ (avec $I \subset \mathbb{N}$) est une suite de réels vérifiant

$$\forall k \in I \quad p_i \geq 0 \quad (i)$$

$$\sum_{i \in I} p_i = 1 \quad (ii)$$

et soit (x_i) une suite de réels deux à deux distincts Alors il existe une probabilité P sur (Ω, \mathcal{F}) et une variable aléatoire discrète X sur Ω , telles que

$$X(\Omega) \subset \{x_1, x_2, \dots, x_n, \dots\} \quad \text{et} \quad \forall i \in I \quad \mathbb{P}(X = x_i) = p_i.$$

De même, si (Ω, \mathcal{F}) est un espace probabilisable fini de cardinal m et $(p_i)_{1 \leq k \leq m}$ est une suite finie de réels vérifiant les conditions (i) et (ii) ci-dessus. Soit $(x_i)_{1 \leq i \leq m}$ une suite finie de réels.

Alors il existe une probabilité P sur (Ω, \mathcal{F}) et une variable aléatoire discrète X sur Ω , telles que

$$X(\Omega) \subset \{x_1, x_2, \dots, x_m\} \quad \text{et} \quad \forall i \in [1, m] \quad \mathbb{P}(X = x_i) = p_i.$$

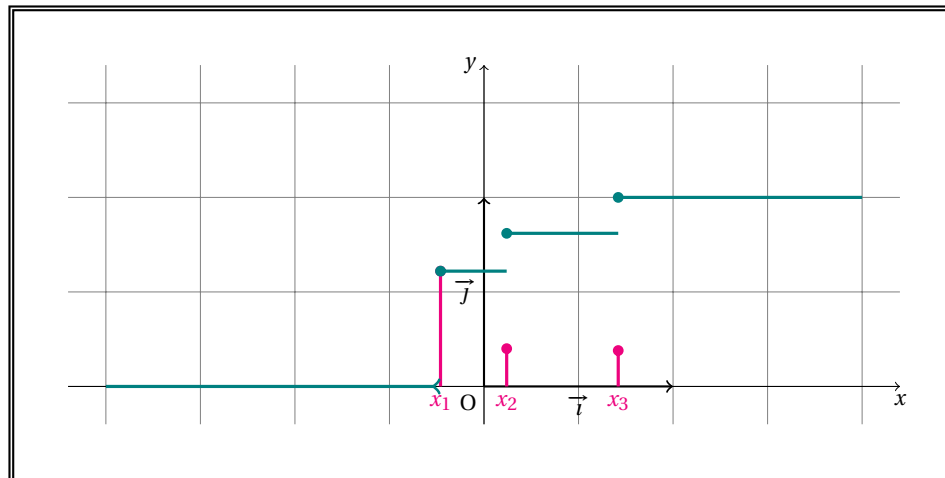
I.4 Fonction de répartition

Définition 4 (Fonction de répartition).

Soit X une variable aléatoire discrète définie sur Ω . On appelle fonction de répartition de X l'application

$$F_X(a) : \mathbb{R} \rightarrow [0; 1]$$

$$a \mapsto \mathbb{P}(X \leq a)$$



Une loi et la fonction de répartition associée

Proposition 6 (Lien entre loi et fonction de répartition).

Si $a \in \mathbb{R}$, alors

$$F_X(a) = \sum_{\substack{x_k \in X(\Omega) \\ x_k \leq a}} \mathbb{P}(X = x_k).$$

Proposition 7 (Propriétés d'une fonction de répartition).

Soit X une variable aléatoire discrète définie sur (Ω, \mathcal{F}, P)

1. F_X est croissante sur \mathbb{R} .
2. $\lim_{+\infty} F_X(x) = 1$.
3. $\lim_{-\infty} F_X(x) = 0$.
4. F_X est continue en tout point de \mathbb{R} **sauf** au points $a \in X(\Omega)$.
5. En une telle valeur $a \in X(\Omega)$, F_X est continue à droite et discontinue à gauche. De plus, la valeur du « saut à gauche de a » est $\mathbb{P}(X = a)$. plus précisément

$$\mathbb{P}(X = a) = F_X(a) - \lim_{x \rightarrow a^-} F_X(x)$$

Il est parfois plus facile de calculer la fonction de répartition d'une variable aléatoire discrète puis d'en déduire sa loi grâce au théorème précédent.

Exemple : Une urne contient n boules numérotées de 1 à n . On en tire 2. Soit X la variable aléatoire égale au plus grand numéro tiré. Déterminer la loi de probabilité de X dans les deux cas

1. le tirage se fait avec remise.
2. le tirage se fait sans remise.

I.5 Lois usuelles à connaître

Dans toute la suite on considère (Ω, \mathcal{F}, P) un espace probabilisable et X une variable aléatoire discrète.

I.5.a Loi de Bernoulli ¹

modèle

On lance une pièce telle que la probabilité d'obtenir « Pile » est $p \in]0; 1[$. On pose $X : \Omega \rightarrow \{0, 1\}$ la variable aléatoire discrète telle que $X(\{Pile\}) = 1$ et $X(\{Face\}) = 0$.

1. Jacques Bernoulli 1759–1789

Définition 5 (Loi de Bernoulli).

On dit qu'une variable aléatoire suit une loi de Bernoulli de paramètre $p \in]0, 1[$ si

$$X(\Omega) = \{0, 1\}$$

et

$$\mathbb{P}(X = 0) = 1 - p \quad \text{et} \quad \mathbb{P}(X = 1) = p$$

On écrira alors $X \hookrightarrow \mathcal{B}(p)$ ou $X \hookrightarrow \mathcal{B}(1, p)$.

Proposition 8 (Fonction de répartition).

Soit X une variable aléatoire discrète qui suit une loi de Bernoulli de paramètre p , alors F_X , la fonction de répartition est définie pour $x \in \mathbb{R}$

$$F_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ 1 - p & \text{si } 0 \leq x < 1 \\ 1 & \text{si } x \geq 1 \end{cases}$$

I.5.b Loi uniforme**Modèle**

On lance un dé à n faces, non pipé et on considère la variable aléatoire qui au tirage associe le numéro.

Définition 6 (Loi uniforme).

On dit qu'une variable aléatoire X suit une loi uniforme sur $\llbracket 1, n \rrbracket$ si

$$X(\Omega) = \llbracket 1, n \rrbracket$$

et

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

On écrira alors $X \hookrightarrow \mathcal{U}(\llbracket 1, n \rrbracket)$

Proposition 9 (Fonction de répartition d'une loi uniforme).

Soit X une variable aléatoire discrète qui suit une loi uniforme et telle que $X(\Omega) = \llbracket 1, n \rrbracket$

$$F_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 1 \\ \frac{1}{n} & \text{si } 1 \leq x < 2 \\ \frac{2}{n} & \text{si } 2 \leq x < 3 \\ \vdots & \vdots \\ \frac{n-1}{n} & \text{si } n-1 \leq x < n \\ 1 & \text{si } n \leq x \end{cases}$$

Définition 7 (Cas général).

On dit que X suit la loi uniforme sur $\llbracket a, b \rrbracket$ où a et b sont deux entiers naturels tels que $a \leq b$ si $X(\Omega) = \llbracket a, b \rrbracket$ et pour tout $i \in \llbracket a, b \rrbracket$,

$$\mathbb{P}(X = i) = \frac{1}{b - a + 1}$$

I.5.c Loi binomiale

Modèle On compte le nombre de succès lors de la répétition de n épreuves de Bernoulli identiques et indépendantes.

Définition 8 (Loi binomiale).

On dit qu'une variable aléatoire X suit une loi binomiale de paramètres n et p si

$$X(\Omega) = \llbracket 0, n \rrbracket$$

et

$$\forall k \in \llbracket 0, n \rrbracket, \mathbb{P}(X = k) = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$$

On note alors $X \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p)$.

Remarque : Si $X \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p)$ alors $X \hookrightarrow \mathcal{B}(n, 1-p)$

Exemples

1. Tirages avec remise dans une urne avec des billes de 2 couleurs. Par exemple des boules blanches en proportion p , des boules noires en proportion $1 - p$.
2. Lancers répétés d'une pièce.

Remarque Si $X \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p)$ alors $(n - X) \hookrightarrow \mathcal{B}(n, 1 - p)$. Il suffit en effet d'invertir les notions de succès et d'échecs.

I.5.d Loi géométrique

Modèle On répète des expériences de Bernoulli identiques et indépendantes et on considère le rang d'apparition du premier succès.

Définition 9 (Loi géométrique).

On dira qu'une variable aléatoire X suit une loi géométrique de paramètre $p \in]0, 1[$ si

$$X(\Omega) = \mathbb{N}^*$$

et

$$\forall k \in \mathbb{N}^*, \mathbb{P}(X = k) = pq^{k-1}.$$

On écrira alors $X \hookrightarrow \mathcal{G}(p)$.

Exemple Une urne contient N boules blanches et M noires. On tire des boules une à une avec remise jusqu'à l'apparition d'une noire. Quelle est la probabilité qu'il faille exactement n tirages? Quelle est la probabilité qu'il faille au moins k tirages?

Proposition 10 (Absence de mémoire).

Soit X une variable aléatoire suivant une loi géométrique alors pour tous entiers naturels m et n , alors

$$\mathbb{P}_{X>n}(X > n + m) = \mathbb{P}(X > m)$$

Démonstration :



I.5.e Loi de Poisson²

Modèle Il n'y a pas de modèle type, en pratique on admet par hypothèse qu'un phénomène peut être modélisé à l'aide d'une loi de Poisson, on verra dans un chapitre ultérieur que cette modélisation peut être vue comme une limite de modèles binomiaux.

Définition 10 (Loi de Poisson).

On dira qu'une variable aléatoire X suit une loi de Poisson de paramètre $\lambda > 0$ si

$$X(\Omega) = \mathbb{N}$$

2. Siméon Denis Poisson 1781–1840

et

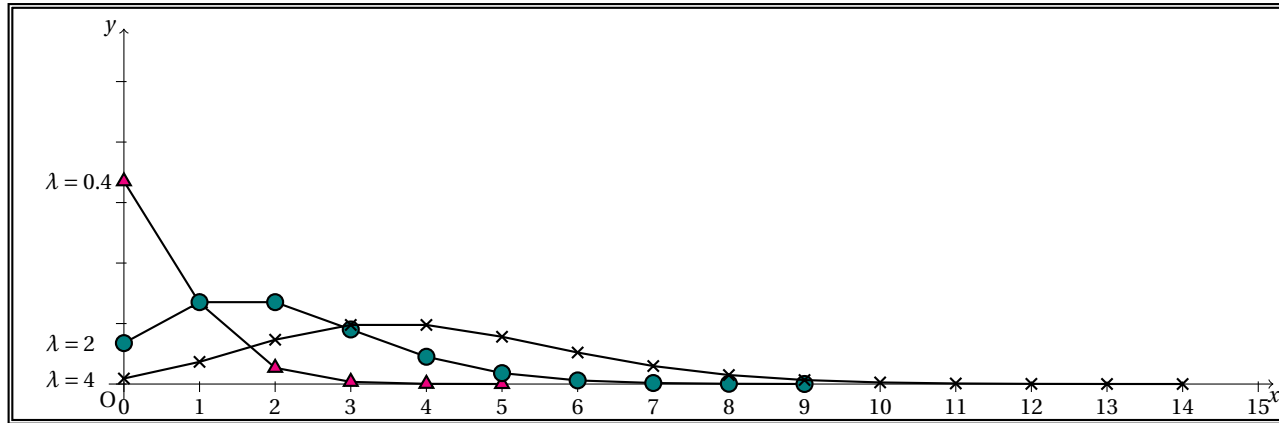
$$\forall k \in \mathbb{N}, \quad \mathbb{P}(X = k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!}.$$

On écrit alors $X \hookrightarrow \mathcal{P}(\lambda)$.

On vérifie aisément que

$$\sum_{k=0}^{+\infty} e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} = 1$$

et que ces termes sont positifs.



Loi de Poisson pour différents paramètres.

Exercice 1 (Exemple).

Admettons que le nombre d'erreurs par page dans un livre donné suit une loi de Poisson de paramètre $\frac{1}{2}$. Calculer la probabilité qu'il y ait au moins une erreur sur une page donnée.

II Indépendance

II.1 Définitions et propriétés

Définition 11 (Indépendance de deux variables aléatoires discrètes).

Soit X et Y deux variables aléatoires discrètes définies sur un même espace probabilisé $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$. On dit que X et Y sont indépendantes si et seulement si

$$\forall x \in X(\Omega) \quad \forall y \in Y(\Omega) \quad \mathbb{P}([X = x] \cap [Y = y]) = \mathbb{P}([X = x])\mathbb{P}([Y = y])$$

Méthodes

On doit se servir de la définition précédente de deux manières différentes.

1. Si l'énoncé précise que les deux variables aléatoires sont indépendantes, ou si c'est sous-entendu ("deux dés lancés", "deux tirages dans une même urne avec remise..."). Il faut alors utiliser la relation de la définition pour faire des calculs.
2. L'énoncé introduit deux variables aléatoires discrètes, et demande (éventuellement après plusieurs calculs) si ces deux variables aléatoires sont indépendantes ou non. Il faut alors vérifier si les égalités $\mathbb{P}([X = x] \cap [Y = y])$ sont vérifiées pour montrer l'indépendance ou trouver un contre exemple pour démontrer la non indépendance. Un contre exemple est par exemple deux valeurs x_i et y_j telles que $\mathbb{P}([X = x_j] \cap [Y = y_i]) \neq \mathbb{P}(X = x_j)\mathbb{P}(Y = y_i)$.

Proposition 11 (Inégalités).

Soit X et Y deux variables aléatoires discrètes définies sur un même espace probabilisé $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$.

Alors X et Y sont indépendantes si et seulement si

$$\forall x \in \mathbb{R} \quad \forall y \in \mathbb{R} \quad \mathbb{P}([X = x] \cap [Y = y]) = \mathbb{P}([X = x])\mathbb{P}([Y = y])$$

Définition 12 (Indépendance mutuelle de n variables aléatoires discrètes).

Soit X_1, X_2, \dots, X_n n variables aléatoires.

On dit qu'elles sont **mutuellement indépendantes** si et seulement si

$$\forall x_1 \in X_1(\Omega), \forall$$

$$\mathbb{P}\left(\bigcap_{i=1}^n [X_i = x_i]\right) =$$

Définition 13 (Indépendance mutuelle d'une suite infinie de variables aléatoires discrètes).

Soit $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$ une suite infinie de variables aléatoires discrètes. On dit que ces variables aléatoires sont mutuellement indépendantes si et seulement si pour tout partie $I \subset \mathbb{N}$ finie les variables $(X_i)_{i \in I}$ sont mutuellement indépendantes au sens précédent.

III Espérance

III.1 Définitions

Définition 14 (Espérance d'une variable aléatoire discrète).

Soit X une variable aléatoire discrète définie sur un espace probabilisé $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$.

1. Si $X(\Omega) = \{x_1, \dots, x_n\}$ est fini, alors on appelle espérance de X le nombre

$$E(X) = \sum_{k=1}^n x_k \cdot \mathbb{P}(X = x_k)$$

2. Si $X(\Omega) = \{x_n / n \in I\}$ est infini et où $I \subset \mathbb{N}$,

On dit que X admet une espérance lorsque la série $\sum_{x_n \in X(\Omega)} x_n \cdot \mathbb{P}(X = x_n)$ est **absolument convergente**. L'espérance de X

est alors

$$E(X) = \sum_{n \in I} x_n \cdot \mathbb{P}(X = x_n)$$

Remarque : si X est une variable aléatoire finie (i.e. $X(\Omega)$ est fini) alors X admet forcément une espérance, dans le cas où X est une variable aléatoire discrète infinie il faut commencer par vérifier la convergence absolue de la série $\sum x_k \mathbb{P}(X = x_k)$, ce que l'on désigne dans le cas où c'est vrai par « X admet une espérance », avant de calculer l'espérance.

Attention : Une variable aléatoire discrète infinie n'admet pas forcément une espérance en effet, soit X une variable aléatoire discrète telle que $X(\Omega) = \{2^n / n \in \mathbb{N}\}$ et telle que

$$\forall n \in \mathbb{N} \quad \mathbb{P}(X = 2^n) = \frac{1}{2^{n+1}}$$

alors X n'admet pas d'espérance.

La convergence absolue nous permet de permuter les termes lors du calcul de l'espérance et ce sans changer la valeur de l'espérance.

III.2 Espérance des lois usuelles

Proposition 12 (À connaître).

Loi de Bernoulli Soit $X \hookrightarrow \mathcal{B}(1, p)$, alors :

$$E(X) = p$$

Loi uniforme Soit $X \hookrightarrow \mathcal{U}([1, n])$ alors :

$$E(X) = \frac{n+1}{2}$$

Loi binomiale Soit $X \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p)$ alors :

$$E(X) = np$$

Loi géométrique Soit $X \hookrightarrow \mathcal{G}(p)$ alors X admet une espérance et :

$$E(X) = \frac{1}{p}$$

Loi de Poisson Soit $X \hookrightarrow \mathcal{P}(\lambda)$. alors X admet une espérance et :

$$E(X) = \lambda$$

Démonstration :

Calculs à savoir faire sans hésiter.

III.3 Théorèmes de transfert et conséquences

Problématique On lance une pièce qui donne « Pile » avec la probabilité $1/2$ si on obtient « Face » on perd 1 point si on obtient « Pile » on gagne 1 point. On pourrait recommencer les calculs précédents, pour en déduire la loi de cette variable aléatoire, mais nous allons plutôt remarquer que la variable aléatoire discrète Y définie dans cet énoncé est de la forme

$$Y = 2X - 1$$

où $X \mapsto \mathcal{B}(1, p)$

Plus généralement, on connaît un certain nombre de loi, on aimerait pouvoir utiliser ces résultats pour calculer les caractéristiques d'autres lois.

Soit X une variable aléatoire discrète telle que $X(\Omega) = \{x_i / i \in I\}$. et

$$\begin{aligned} f : X(\Omega) &\rightarrow \mathbb{R} \\ x_i &\mapsto f(x_i) \end{aligned}$$

La plupart du temps on considère en fait

$$\begin{aligned} f : \mathbb{R} &\rightarrow \mathbb{R} \\ x &\mapsto f(x) \end{aligned}$$

Proposition 13 (Image d'une v.a.d.).

La fonction $f(X) : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ est une variable aléatoire **discrète**.

lemme 1 (Lemme des coalitions).

Soit $(X_1, X_2, \dots, X_p, X_{p+1}, \dots, X_n)$ n variables aléatoires discrètes mutuellement indépendantes.

Alors toute fonction des v.a.d. X_1, \dots, X_p est indépendante de toute fonction de X_{p+1}, \dots, X_n

Exemple : Si X_1, X_2 et X_3 sont mutuellement indépendantes alors X_1 est indépendante de $\max(X_2, X_3)$

Remarque : On peut étendre ce résultat à plus de deux coalitions, notamment si (X_1, \dots, X_n) sont mutuellement indépendantes alors $(u_1(X_1), \dots, u_n(X_n))$ sont mutuellement indépendantes.

Théorème 1 (Théorème de transfert).

On reprenant les notations précédentes. La variable aléatoire discrète $f(X)$ admet une espérance si et seulement si la série $\sum_{i \in I} f(x_i) \mathbb{P}(X = x_i)$ est **absolument convergente**, et dans ce cas

$$E(f(X)) = \sum_{i \in I} f(x_i) \mathbb{P}(X = x_i)$$

Attention : On ne calcule pas la loi de $Y = f(X)$ pour faire ce calcul, et c'est tout l'intérêt de ce résultat.



III.4 Propriétés de l'espérance

Proposition 14 (VAD bornée).

Soit X une variable aléatoire discrète définie sur $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ et telles qu'il existe a et b réels tels que

$$X(\Omega) \subset [a; b]$$

alors

1. X admet une espérance
2. $E(X) \in [a; b]$

Démonstration :



Proposition 15 (Transformation affine).

Soit X une variable aléatoire discrète admettant une espérance, alors :

$$E(aX + b) =$$

Théorème 2 (Linéarité).

Soit X et Y deux variables aléatoires discrètes définies sur $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ et qui admettent une espérance alors $X+Y$ admet une espérance et :

$$E(X + Y) = E(X) + E(Y)$$

Proposition 16 (Croissance).

Soit X et Y deux variables aléatoires définies sur $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$, on suppose de plus que

$$\mathbb{P}(X \leq Y) = 1$$

alors

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

Remarque : cela s'applique notamment au cas $a \leq X \leq b$ où a et b sont deux constantes

Proposition 17 (Espérance d'un produit de variables aléatoires indépendantes).

1. Soit X et Y deux variables aléatoires discrètes **indépendantes** admettant une espérance alors XY admet une espérance et

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

2. Soit (X_1, X_2, \dots, X_n) n variables aléatoires discrètes **mutuellement indépendantes** admettant une espérance alors $\prod_{i=1}^n X_i$ admet une espérance et

$$E\left(\prod_{i=1}^n X_i\right) =$$

Attention : Quelle sont les différences entre les hypothèses de ce théorème et le théorème 2?

IV Variance et écart type, moments

IV.1 Définitions : variance et écart type.

Définition 15 (Variance et écart-type d'une variable aléatoire discrète).

Soit X une variable aléatoire discrète **admettant une espérance**. La variance de X est si elle existe la quantité

$$V(X) = E\left((X - E(X))^2\right)$$

Dans ce cas là, on appelle alors écart-type de X la racine de $V(X)$

$$\sigma(X) = \sqrt{V(X)}$$

Définition 16.

On dit que X est une variable aléatoire discrète presque certaine si il existe $a \in \mathbb{R}$ tel que

$$\mathbb{P}(X = a) = 1$$

C'est à dire

$$\mathbb{P}(X \neq a) = 0$$

Proposition 18 (Caractérisation d'une variable presque certaine).

- Soit X une variable aléatoire certaine telle que $X(\Omega) = \{a\}$ alors

$$E(X) = a \quad V(X) = 0$$

- Réciproquement si X est un variable aléatoire discrète telle que $V(X) = 0$ alors X esrt une variable aléatoire discrète presque certaine

Théorème 3 (Formule de König-Huyghens).

Soit X une variable aléatoire discrète **admettant une espérance** et une variance.

Alors X admet une variance si et seulement si X^2 admet une espérance et dans ce cas

$$V(X) = E(X^2) - [E(X)]^2$$

Démonstration :



Remarque : X admet une variance lorsque la série $\sum_{x_n \in X(\Omega)} (x_n - E(X))^2 \cdot \mathbb{P}(X = x_n)$ est absolument convergente.

La variance de X est alors

$$V(X) = \sum_{x_n \in X(\Omega)} (x_n - E(X))^2 \cdot \mathbb{P}(X = x_n)$$

Proposition 19 (Variance des lois usuelles).

Il faut connaître et savoir démontrer ces résultats.

Loi de Bernoulli Soit $X \hookrightarrow \mathcal{B}(p)$, et $q = 1 - p$ alors X admet une variance et :

$$V(X) = qp = p(1 - p)$$

Loi uniforme Soit $X \hookrightarrow \mathcal{U}(\llbracket 1, n \rrbracket)$ alors X admet une variance et :

$$V(X) = \frac{n^2 - 1}{12}$$

Loi uniforme, cas général (HP) Soit $X \hookrightarrow \mathcal{U}(\llbracket a, b \rrbracket)$ alors X admet une variance et :

$$V(X) = \frac{(b - a + 1)^2 - 1}{12}$$

Loi binomiale Soit $X \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p)$ alors X admet une variance et en posant $q = 1 - p$:

$$V(X) = npq = np(1 - p)$$

Loi géométrique Soit $X \hookrightarrow \mathcal{G}(p)$ alors X admet une variance et en posant $q = 1 - p$

$$V(X) = \frac{q}{p^2} = \frac{q}{p^2}$$

Loi de poisson Soit $X \hookrightarrow \mathcal{P}(\lambda)$ alors X admet une variance et

$$V(X) = \lambda$$

Démonstration :



Démonstration :

On utilise très souvent le théorème 3 et la remarque $k^2 = k(k-1) + k$, ou

$$E(X^2) - E(X)^2 = E(X(X-1)) + E(X) - E(X)^2$$



IV.2 Propriétés

Proposition 20 (Transformation affine).

Soit X une variable aléatoire discrète admettant une variance, alors :

$$V(aX + b) =$$



IV.3 Moments d'une variable aléatoire discrète.

Définition 17 (Moment d'ordre s d'une variable aléatoire discrète).

Soit $s \in \mathbb{N}$.

On dit que X admet un moment d'ordre s lorsque la série $\sum_{n \in I} x_n^s \cdot P[X = x_n]$ est absolument convergente.

Le moment d'ordre s de X est dans ce cas

$$m_s(X) = \sum_{x_n \in X(\Omega)} x_n^s \cdot \mathbb{P}(X = x_n)$$

Proposition 21 (Calculs pratique des moments).

Soit X une variable aléatoire discrète et $s \in \mathbb{N}$, alors :

$$m_s(X) = E[X^s]$$

Proposition 22 (Propriétés).

Soit X une variable aléatoire discrète admettant un moment d'ordre $s \in \mathbb{R}$ et $r \in \mathbb{N}$ tel que $r \leq s$.

Alors X admet un moment d'ordre r .

IV.4 Variables centrées et variables centrées réduites

Définition 18.



• Soit X une variable aléatoire discrète qui admet une espérance. Alors on dit que X est centré si et seulement si $E(X) =$



• Soit X un variable aléatoire discrète qui admet une espérance. Alors on dit que X est réduite si et seulement si $V(X) =$

Proposition 23 (Transformation en un variable aléatoire centrée réduite).

Soit X une variable aléatoire discrète qui admet une espérance et une variance non nulle alors :

$$X^* = \frac{X - E[X]}{\sigma(X)}$$

est la variable aléatoire discrète réduite et centrée associée à X Et Y est une variable aléatoire discrète réduite et centrée.

Exercice 2.

Soit X une variable aléatoire discrète admettant un moment d'ordre 2. Calculer l'espérance et la variance de $3X^* + 10$

A Programmes Python

Les fonctions permettant de simuler les lois classiques existent dans les modules `numpy.random` ou `random`, nous proposons ici des versions naïves de fonctions simulant plusieurs fois une loi donnée et renvoyant un tableau des résultats. Nous utilisons le module `numpy.random` avec l'alias `rd` et uniquement la fonction `random` de ce module. Cette fonction renvoie un réel choisi au hasard, uniformément, dans $]0; 1[$.

```
def geometrique(nb,p):
    '''renvoie nb réalisations d'une v.a.d suivant une loi géométrique de paramètre p'''
    L=[]
    for i in range(nb):
        k=0
        while rd.random()>p:
            k=k+1 #compte le nombre de face
        L.append(k+1)
    return L

def binomiale(nb,n,p):
    '''simule nb expériences binomiales de paramètres n,p,renvoie une liste'''
    L=[]
    for i in range(nb):
        nbs=0 # compteur succès
        for j in range(n):
            if rd.random()<p:
                nbs=nbs+1
        L.append(nbs)
    return L
```

B Récapitulatifs sur les lois usuelles : résultats à connaître

Nom	Notation	Paramètre(s)	Support	Loi	Espérance	Variance	Modèle
Certaine			$X(\Omega) = \{a\}$	$\mathbb{P}(X = a) = 1$	a	$V(X) = 0$	
Bernoulli	$X \hookrightarrow \mathcal{B}(p)$	$p \in]0; 1[$	$X(\Omega) = \{0, 1\}$	$\mathbb{P}(X = 1) = p$ et $\mathbb{P}(X = 0) = 1 - p = q$	p	$p(1 - p)$	Expérience à deux issues, lancer d'une pièce
Uniforme sur $[[1, n]]$	$X \hookrightarrow \mathcal{U}([1, n])$	$n \in \mathbb{N}^*$	$[[1, n]]$	Pour $k \in [[1, n]]$ $\mathbb{P}(X = k) = \frac{1}{n}$	$\frac{n+1}{2}$	$\frac{n^2-1}{12}$	Lancer d'un dé, tirage dans une urne non truquée
Uniforme sur $[[a, b]]$	$X \hookrightarrow \mathcal{U}([a, b])$	$a < b$ deux entiers	$[[a, b]]$	Pour $k \in [[a, b]]$ $\mathbb{P}(X = k) = \frac{1}{b-a+1}$	$\frac{a+b}{2}$	$\frac{(b-a+1)^2-1}{12}$	<i>la valeur de la variance est hors programme</i>
Loi binomiale	$X \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p)$	$n \in \mathbb{N}^*$ et $p \in]0; 1[$	$X(\Omega) = [[0, n]]$	Pour $k \in [[0, n]]$, $\mathbb{P}(X = k) = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$	np	$np(1-p)$	Nombre de succès lors de la répétitions de n expériences de Bernoulli identiques, indépendantes
Loi géométrique	$X \hookrightarrow \mathcal{G}(p)$	$p \in]0; 1[$	$X(\Omega) = \mathbb{N}^*$	Pour $k \in \mathbb{N}^*$, $\mathbb{P}(X = k) = (1-p)^{k-1} p$	$\frac{1}{p}$	$\frac{1-p}{p^2}$	Rang du premier succès lors de la répétition d'expériences de Bernoulli identiques indépendantes
Loi de Poisson	$X \hookrightarrow \mathcal{P}(\lambda)$	$\lambda \in \mathbb{R}_+^*$	$X(\Omega) = \mathbb{N}$	Pour $k \in \mathbb{N}$, $\mathbb{P}(X = k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!}$	λ	λ	Modélisation imposée par l'énoncé, nombre de passage dans un lieu lors d'une durée fixée