

Evènements aléatoires

Variables aléatoires

Nb de Pages : 12	Taille : 1774592 bytes	Version : 1.0
Référence : Evènements et variables aléatoires		
Auteurs : Mohamed Regragui		



Participants à ce document:

<i>Nom</i>	<i>Email</i>
<i>Mohamed Regragui</i>	

Historique du document:

<i>N° de version</i>	<i>Date</i>	<i>Auteur</i>	<i>Description des modifications</i>
<i>Version 1</i>	<i>01/02/03</i>	<i>Mohamed Regragui</i>	<i>Evènements et variables aléatoires</i>

Sommaire:

1	Événements	5
1.1	Exemple	5
2	Algèbres des événements	5
2.1	Remarque.....	5
2.2	Définition	5
3	Axiome de Kolmogorov.....	6
3.1	Définition	6
3.2	Définition	6
3.2.1	Exercice	6
4	Lois de probabilités conditionnelles.....	6
4.1	Définition	6
4.2	Définition	6
4.2.1	Remarque.....	6
4.3	Formules de Bayes	7
5	Variables.....	7
5.1	Exemple	7
5.2	Exemple	7
5.3	Définition	8
5.4	Formule de répartition	8
5.5	Définition	8
6	Espérance mathématique et variance.....	8
6.1	Espérance mathématique	8
6.1.1	Propriété	9
6.2	Définition	9
6.2.1	Remarque.....	9
6.3	Variance	9
6.3.1	Propriétés.....	9

6.4	Définition	9
6.4.1	Exercice	9
7	Lois discrètes usuelles	10
7.1	Loi discrète uniforme	10
7.2	Loi de Bernouilli de paramètres $B(p)$	10
7.3	Loi de Binomiale de paramètres $B(n, p)$	10
7.4	Loi de Poisson $\rho(\lambda)$	10
7.5	Théorème	11
7.5.1	Démonstration	11
7.5.2	Exercice	11
7.6	Loi hypergéométrique $H(N, n, p)$	11
7.7	Loi géométriques	12
7.7.1	Exercice	12

1 Événements

Un événement peut, à la suite d'une expérience ou épreuve, être réalisée ou ne pas être réalisée. Pour qu'on puisse lui appliquer le calcul des probabilités, un événement doit être défini avec précision, c'est-à-dire que sa réalisation ne doit pas prêter à ambiguïté.

1.1 Exemple

Quand on lance une pièce de monnaie en l'air, on peut considérer l'évènement « **la pièce de monnaie retombe et laisse apparaître pile** », ce que nous appellerons l'évènement « **pile** ».

On représente le résultat d'une expérience comme un élément A de l'ensemble N de tous les résultats possibles.

2 Algèbres des événements

Soit \mathcal{E} l'ensemble des événements; à tout événement A on associe son contraire \bar{A}

\bar{A} est la partie complémentaire de A dans Ω .

\mathcal{E} est défini par trois axiomes :

(i) $\forall A \in \mathcal{E}, \bar{A} \in \mathcal{E}$

(ii) Pour tout ensemble fini dénombrable $A_1, \dots, A_3, \dots, A_n \in \mathcal{E}$

$$\bigcup_i A_i \in \mathcal{E}$$

(iii) $\Omega \in \mathcal{E}$

2.1 Remarque

$$\emptyset \in \mathcal{E} \text{ et } \bigcap_i A_i \in \mathcal{E}$$

Ces propriétés définissent ce que l'on appelle une algèbre de BOOLE ou TRIBA.

2.2 Définition

On appelle espace probabilisable le couple (Ω, \mathcal{E})

3 Axiome de Kolmogorov

A chaque événement on associe un nombre positif compris entre 0 et 1, sa probabilité.

3.1 Définition

On appelle probabilité sur (Ω, \mathcal{E}) une application P de $\mathcal{E} \rightarrow [0,1]$ telle que $P(\Omega) = 1$ et $P(\bigcup_i A_i) = \sum_i P(A_i)$.

Pour tout ensemble dénombrable d'événements incompatibles $(A_i \cap A_j = \emptyset, \forall i \neq j)$

3.2 Définition

On appelle espace probabilisé le triplet (Ω, \mathcal{E}, P)

3.2.1 Exercice

- (1) $P(\emptyset) = 0$
- (2) $P(\bar{A}) = 1 - P(A)$
- (3) $P(A) \leq 1 - P(B)$ si $A \subset B$
- (4) $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$

4 Lois de probabilités conditionnelles

4.1 Définition

Soit B un événement tel que $P(B) \neq 0$, on appelle probabilité conditionnelle de A sachant B :

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

4.2 Définition

A est indépendant de B si $P(A/B) = P(A)$. La connaissance de B ne change pas les chances de réalisations de A .

4.2.1 Remarque

$P(A \cap B) = P(A).P(B)$ ssi A et B sont indépendants.

4.3 Formules de Bayes

La première formule est $P(B/A) = \frac{P(A/B).P(B)}{P(A)}$ (1) on a $P(A/B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}$

$$\text{et } P(B/A) = \frac{P(A \cap B)}{P(A)} = \frac{P(A/B).P(B)}{P(A)}.$$

Soit B_i un système complet d'événements:

$$B_i \cap B_j = \emptyset, i \neq j \text{ et } \bigcup_i B_i = \Omega.$$

$$A = \bigcup_i (A \cap B_i), P(A \cap B_i) = P(A/B_i).P(B_i)$$

$$P(A) = \sum_i P(A \cap B_i) = \sum_i P(A/B_i).P(B_i)$$

$$\text{En appliquant (1) : } P(B_i/A) = \frac{P(A/B_i).P(B_i)}{\sum_k P(A/B_k).P(B_k)} \quad (2)$$

C'est la deuxième formule de Bayes.

5 Variables

5.1 Exemple

Considérons le lancer de 2 dés parfaitement équilibrés. Cette expérience se traduit par:

$\Omega = \{(1,1); (1,2); \dots; (6,6)\}$ muni de la probabilité $P(w) = \frac{1}{36}$ si on s'intéresse à la somme des points marqués par les deux dés. On définit ainsi une application:

$$S : \Omega \rightarrow E = \{2, 3, \dots, 12\}$$

$$w \rightarrow S(w)$$

5.2 Exemple

$$P(S = 5) = \{(1,4); (2,3); (3,2); (4,1)\} = \frac{4}{36} = \frac{1}{9}$$

et généralement $P(S = s) = P(\{S^{-1}(s)\})$.

Si X est une application de (Ω, \mathcal{E}, P) dans E il faut que E soit probabilisable c'est-à-dire muni d'une tribu \mathfrak{T} et que l'image réciproque de tout élément de \mathfrak{T} soit un élément de \mathcal{E} on dit que la variable aléatoire X est une application mesurable de $(\Omega, \mathcal{E}, P) \rightarrow (E, \mathfrak{T})$.

Lorsque $E = \mathfrak{R}$ on utilise comme tribu la σ algèbre engendré par les intervalles de \mathfrak{R} (tribu Borélienne).

5.3 Définition

Une variable aléatoire réelle est une application mesurable de (Ω, \mathcal{E}, P) dans \mathfrak{R} muni de sa tribu borélienne (\mathfrak{R}, B) . Pour tout borélien $B : P(B) = P(\{X^{-1}(B)\})$.

5.4 Formule de répartition

La fonction de répartition d'une variable aléatoire X est l'application:

$F : \mathfrak{R} \rightarrow [0,1]$ définie par $F(x) = P[X < x]$ telle que F est monotone croissante continue à gauche et $F(-\infty) = 0, F(+\infty) = 1$.

5.5 Définition

Soit X une v.a réelle continue une loi de probabilité $P_x(I) = \int_I f(x)dx$. F est alors dérivable

et admet f pour dérivée: $P[a < X < b] = \int_a^b f(x)dx = F(b) - F(a)$.

Une densité de f est donc une fonction positive telle que $\int_{\mathfrak{R}} f(x)dx = 1$

6 Espérance mathématique et variance

6.1 Espérance mathématique

Pour une variable discrète X , on définit l'espérance $E(X)$ par la formule:

$E(X) = \sum_i P[X = x_i]$ pour une variable continue X admettant une densité:

$$E(X) = \int_{\mathfrak{R}} xf(x)dx$$

6.1.1 [Propriété](#)

E est un opérateur linéaire.

6.2 Définition

Soit $\zeta(X)$ une fonction de la v.a X :

$$E[\zeta(X)] = \sum_i \zeta(x_i)P[X = x_i] \text{ si } X \text{ est discrète et } E[\zeta(X)] = \int_{\mathfrak{R}} \zeta(x)f(x)dx$$

Si X est continue.

6.2.1 [Remarque](#)

Lorsque X et Y sont indépendantes $E(XY) = E(X)E(Y)$

6.3 Variance

On appelle variance de X notée $V(X)$ ou σ^2 la quantité définie par $\sigma^2 = E((X - m)^2)$ où $m = E(X)$.

σ : s'appelle l'écart-type.

La variance mesure la dispersion de X autour de $m = E(X)$.

6.3.1 [Propriétés](#)

(1) $E((X - a)^2) = V(X) + (E(X) - a)^2, \forall a \in \mathfrak{R}$ formule de König Huggens

(2) $V(\alpha X) = \alpha^2 V(X)$

6.4 Définition

On appelle covariance de X et Y : $\text{cov}(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y)$

6.4.1 [Exercice](#)

Démontrer que $V(X + Y) = V(X) + V(Y) + 2 \text{cov}(X, Y)$

7 Lois discrètes usuelles

7.1 Loi discrète uniforme

$$X = \{1, 2, 3, \dots, n\} \quad P[X = k] = \frac{1}{n} \quad E(X) = \frac{n+1}{2}, V(X) = \frac{n^2 - 1}{12}$$

7.2 Loi de Bernouilli de paramètres $B(p)$

$$X = \begin{cases} 1 & \text{avec la probabilité } p \\ 0 & \end{cases}$$

$$E(X) = p, V(X) = p(1 - p)$$

7.3 Loi de Binomiale de paramètres $B(n, p)$

$$X = \sum_{i=1}^n X_i \text{ somme de v.a indépendantes de Bernouilli } E(X) = np, V(X) = np(1 - p).$$

$$\text{Loi de probabilité } P[X = k] = C_n^k p^k (1 - p)^{n-k}$$

7.4 Loi de Poisson $\rho(\lambda)$

C'est la loi d'une v.a entière positive ou nulle qui vérifie $P[X = k] = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} \quad \forall k \in \mathbb{N}$.

$$\text{On vérifie bien que } \sum_{k=0}^{+\infty} e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} = 1.$$

On obtient alors la loi de Poisson comme approximation de la loi binomiale: Soit A un événement de probabilité p très faible ($p < 0,1$) que l'on essaie d'obtenir quelques fois en répétant l'expérience un grand nombre de fois ($n > 50$) alors $B(n, p) \sim \rho(np)$.

7.5 Théorème

X_n une suite de variables binomiales $B(n, p)$ telles que $n \rightarrow +\infty$ et $p \rightarrow 0$ avec $np \rightarrow \lambda$ alors la suite de variables aléatoires X_n converge en loi vers une variable de poisson $\rho(\lambda)$.

7.5.1 Démonstration

$$\begin{aligned} C_n^x p^x (1-p)^{n-x} &= \frac{(n-1)\dots(n-x+1)}{x!} p^x (1-p)^{n-x} \\ &= \frac{(np)^x}{x!} \underbrace{\left(1 - \frac{1}{n}\right)\left(1 - \frac{2}{n}\right)\dots\left(1 - \frac{x-1}{n}\right)}_1 (1-p)^{n-x} \end{aligned}$$

Quand $n \rightarrow +\infty$

Or $(1-p)^{n-x} = (1-p)^n (1-p)^{-x}$ avec $(1-p)^{-x} \rightarrow 1$ car $p \rightarrow 0$.

$$(1-p)^n \sim \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^n \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} e^{-\lambda}$$

$$\text{Finalement } C_n^x p^x (1-p)^{n-x} \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{p \rightarrow 0} \frac{(np)^x}{x!} e^{-\lambda} \quad \text{Poisson } \rho(\lambda)$$

7.5.2 Exercice

Montrer que $E(X) = \lambda, V(X) = \lambda$ si $X \rightarrow \rho(\lambda)$ (Poisson).

7.6 Loi hypergéométrique $H(N, n, p)$

Soit une population N individus parmi lesquels une proportion p possède une propriété. On prélève un échantillon de n individus (tirage sans remise).

Soit X le nombre aléatoire d'individus de l'échantillon possédant le caractère:

$$P[X = n] = \frac{C_{Np}^x C_{N-Np}^{n-x}}{C_N^n}$$

7.7 Loi géométriques

La loi géométrique est la loi du nombre d'essais nécessaires pour faire apparaître un événement de probabilité p .

$$P[X = x] = p(1 - p)^{x-1} \quad x = 1, 2, \dots$$

7.7.1 Exercice

$$E(X) = \frac{1}{p} \text{ et } V(X) = \frac{q}{p^2} \text{ où } q = 1 - p$$