

Rappels de probabilité

R. Flamary, R. Herault, A. Rakotomamonjy

9 octobre 2014

Définition de la probabilité

Espace des épreuves Ω

Ensemble de tous les évènements possibles issus d'une expérience donnée.

Définition de $P(A)$

Soit A un ensemble d'évènements inclus dans Ω ,

$$P(A) = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n(A)}{n} \quad \text{si la limite existe,}$$

avec

- ▶ n le nombre d'expériences réalisées,
- ▶ $n(A)$ le nombre d'expériences où A s'est réalisé.

Exemple, dé à 6 faces

- ▶ $\Omega = \{\text{faces :1, 2, 3, 4, 5, 6}\}$
- ▶ Si dé non pipé, alors $P(k) = 1/6, \quad \forall k \in 1, \dots, 6$



Plan du cours

Définitions

Axiomes
Variable aléatoire
Fonction de répartition
Moments

Exemples de lois

Loi uniforme
Loi normale
Loi uniforme discrète

Système de v. a.

Densité de probabilité jointe
Covariance et corrélation
Exemple de système de v. a.

Axiomes des probabilités

Premier axiome

Si $A \in \Omega$ alors

$$0 \leq P(A) \leq 1$$

Deuxième axiome

$$P(\Omega) = 1 \quad P(\emptyset) = 0$$

avec \emptyset l'ensemble vide

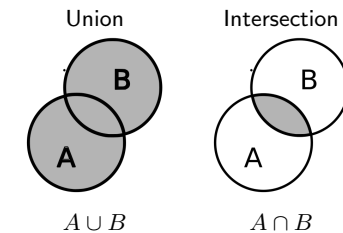
Union et intersection

Si $A \in \Omega, B \in \Omega$, alors

$$P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$$

Si $A \cap B = \emptyset$ alors

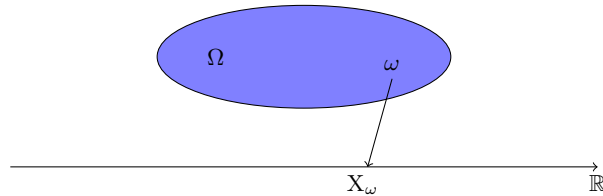
$$P(A \cup B) = P(A) + P(B).$$



Définitions

Variable Aléatoire

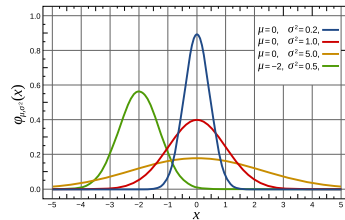
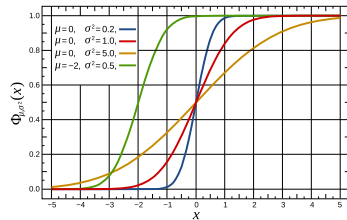
C'est un nombre (réel) X_ω dont la valeur est déterminée par le résultat ω d'une expérience aléatoire.



Exemple : dé à 6 faces

- ▶ L'évènement aléatoire (e. a.) est l'apparition d'une face.
- ▶ On associe un entier 1 à 6 à chaque face.

Propriétés



Propriétés de la fonction de répartition

$$F_X(-\infty) = 0 \quad F_X(\infty) = 1$$

$$0 \leq F_X(x) \leq 1$$

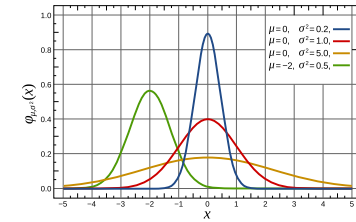
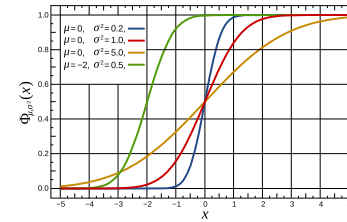
$$P(x_1 \leq x \leq x_2) = F_X(x_2) - F_X(x_1)$$

Propriétés de la densité de probabilité

$$p(x) \geq 0 \quad \int_{-\infty}^{+\infty} p(x) dx = 1$$

$$P(x \leq x_1) = F_X(x_1) = \int_{-\infty}^{x_1} p(x) dx \quad P(x_1 \leq x \leq x_2) = \int_{x_1}^{x_2} p(x) dx$$

Fonction de répartition et dérivé



Fonction de répartition

La fonction de répartition $F_X(x)$ d'une v. a. X est définie comme étant la probabilité que la v. a. X soit inférieure ou égale à x ,

$$F_X(x) = P(X \leq x)$$

Densité de probabilité (d.d.p.)

Elle est définie comme la dérivée de la fonction de répartition,

$$p(x) = \frac{dF(x)}{dx}$$

Moments d'une v. a. (1)

Définition du moment

Le moment $g(x)$ d'une v. a. est donné par l'espérance,

$$E(g(x)) = \int_{-\infty}^{+\infty} g(x)p(x) dx$$

Généralement $g(x) = x^m$, on parle alors de moment d'ordre m ,

$$\text{Moment d'ordre 1} \quad m_X = E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} xp(x) dx$$

$$\text{Moment d'ordre 2} \quad m_X^{(2)} = E(X^2) = \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 p(x) dx$$

Le moment d'ordre 1 est aussi souvent appelé moyenne.

Propriété le linéarité de l'espérance

$$E(X + Y) = E(X) + E(Y), \quad E(kX) = kE(X)$$

Pour k une constante.

Moments d'une v.a. (2)

Définition de la variance

La variance est l'espérance du carré des écarts par rapport à la valeur moyenne $m = E(X)$,

$$\sigma_X^2 = E((X - m_X)^2) = \int_{-\infty}^{+\infty} (x - m_X)^2 p(x) dx ,$$

$$\sigma_X^2 = E(X^2) - E(X)^2 .$$

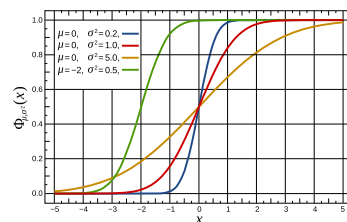
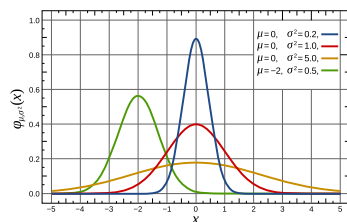
On utilise souvent aussi la notion d'écart-type σ ,

$$\sigma_X = \sqrt{\sigma_X^2} .$$

Caractérisation incomplète

On caractérise, de manière incomplète, une v.a. par sa moyenne et sa variance.

Exemples de lois (2)



Loi normale $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$

- Densité de probabilité

$$p(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$

- Fonction de répartition

$$F(x) = \frac{1}{2} \left[1 + \operatorname{erf} \left(\frac{x - \mu}{\sigma\sqrt{2}} \right) \right]$$

- Espérance :

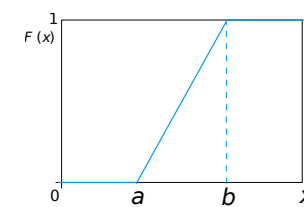
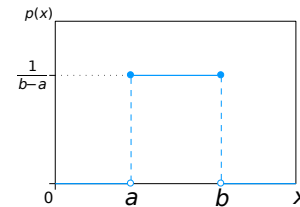
$$m_X = E(X) = \mu$$

- Variance :

$$\operatorname{Var}(X) = E((X - m_X)^2) = \sigma^2$$

9 / 20

Exemples de lois (1)



Loi uniforme $\mathcal{U}(a, b)$

- Densité de probabilité

$$p(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & \text{si } x \in [a, b] , \\ 0 & \text{ailleurs} . \end{cases}$$

- Fonction de répartition

$$F(x) = \begin{cases} 0 & x < a, \\ \frac{x-a}{b-a} & \text{si } x \in [a, b] , \\ 1 & x > b . \end{cases}$$

- Espérance :

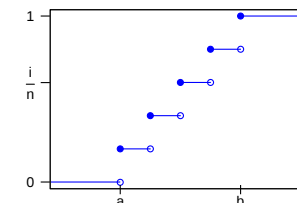
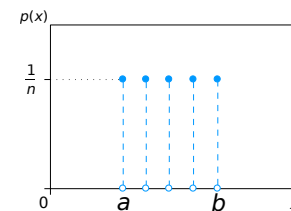
$$m_X = E(X) = \frac{b+a}{2}$$

- Variance :

$$\operatorname{Var}(X) = E((X - m_X)^2) = \frac{1}{12}(b-a)^2$$

10 / 20

Exemples de lois (3)



Loi uniforme discrète $\mathcal{U}(\{x_1, \dots, x_n\})$

- $P(X = x_i) = \frac{1}{n}, \quad i \in 1, \dots, n$

- x_i valeurs réelles.

- Densité de probabilité

$$p(x) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \delta(x - x_i)$$

- Fonction de répartition

$$F(x) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mathbf{1}_{x \geq x_i}$$

- Espérance :

$$m_X = E(X) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$$

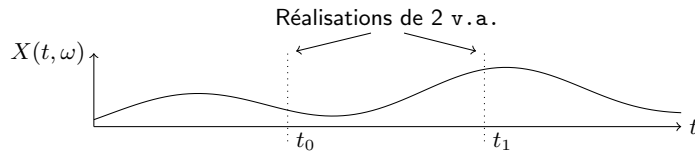
- Variance :

$$\operatorname{Var}(X) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - m_X)^2$$

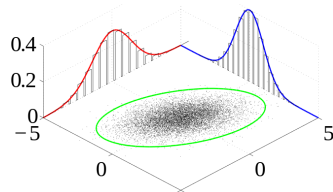
11 / 20

12 / 20

Système de v. a.



- ▶ On est souvent amené à considérer un ensemble de v. a. dans la mesure où à chaque instant t_i est associée une v. a. .
- ▶ Modélisation jointe de ces variables.



- ▶ Lorsque l'on a plusieurs v. a. X_1, X_2, \dots, X_d il est intéressant de modéliser ces v. a. par un vecteur aléatoire $\mathbf{X} \in \mathbb{R}^d$

13 / 20

Densité de probabilité jointe

Probabilité conditionnelle

- ▶ Loi jointe $p(x, y)$.
- ▶ Probabilité d'une des variables sachant la valeur de la seconde.
- ▶ Notation : $p(x|y)$.

Théorème de Bayes

$$p(x|y) = \frac{p(x, y)}{p(y)}$$

$$p(y|x) = \frac{p(x, y)}{p(x)}$$

$$p(x, y) = p(y|x)p(x) = p(x|y)p(y)$$



15 / 20

Densité de probabilité jointe

Fonction de répartition mutuelle

Soit X et Y deux v. a. alors,

$$F(x, y) = P(X \leq x, Y \leq y)$$

Propriétés

$$0 \leq F(x, y) \leq 1$$

$$F(-\infty, -\infty) = 0$$

$$F(\infty, \infty) = 1$$

Densité de probabilité jointe

Soit X et Y deux v. a. alors,

$$p(x, y) = \frac{\partial^2 F(x, y)}{\partial x \partial y}$$

$$p(x) = \int p(x, y) dy$$

$$p(y) = \int p(x, y) dx$$

$p(x)$ et $p(y)$ sont appelées lois marginales.

Propriétés

$$p(x, y) \geq 0$$

$$\int \int p(x, y) dx dy = 1$$

$$p(A, B) = P(x \in A, y \in B)$$

$$= \int_A \int_B p(x, y) dx dy$$

14 / 20

Covariance et corrélation

Pour caractériser l'interdépendance de deux variables, on introduit la notion de covariance.

Définitions

- ▶ Moments d'une loi jointe

$$E(g(x, y)) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} g(x, y) p(x, y) dx dy$$

- ▶ Corrélation

$$R_{XY} = E(XY) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} xy p(x, y) dx dy$$

- ▶ Covariance

$$C_{XY} = \sigma_{XY} = E((X - m_X)(Y - m_Y))$$

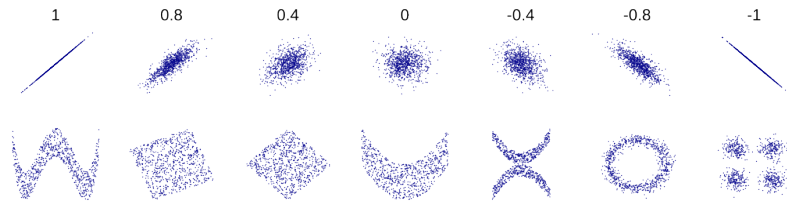
$$C_{XY} = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} (x - m_X)(y - m_Y) p(x, y) dx dy$$

- ▶ Coefficient de corrélation

$$r_{XY} = \frac{C_{XY}}{\sigma_X \sigma_Y}$$

16 / 20

Indépendance et corrélation



Covariance et Corrélation

$$R_{XY} = E(XY) = C_{XY} + m_X m_Y$$

Indépendance

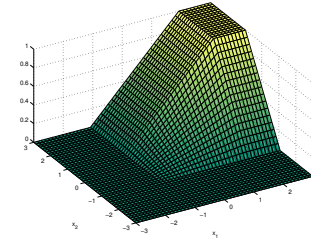
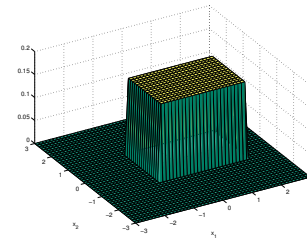
- ▶ Deux v. a. X et Y sont indépendantes si

$$p(x, y) = p(x)p(y)$$

- ▶ Si les variables sont indépendantes alors

$$R_{XY} = m_X m_Y \quad \text{et} \quad C_{XY} = 0.$$

Exemples de système de v. a. (1)



Loi uniforme multivariée

- ▶ $X \sim U(a_x, b_x)$ et $Y \sim U(a_y, b_y)$
- ▶ $\mathbf{X} = [X, Y]^T$
- ▶ Densité de probabilité

$$p(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{S} & \text{si } x \in [a_x, b_x], \\ & \text{et } y \in [a_y, b_y] \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

- ▶ Surface $S = (b_x - a_x)(b_y - a_y)$

- ▶ Espérance :

$$\mathbf{m}_X = E(\mathbf{X}) = \begin{bmatrix} \frac{b_x + a_x}{2} \\ \frac{b_y + a_y}{2} \end{bmatrix}$$

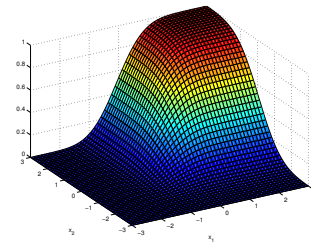
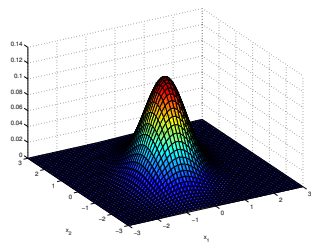
- ▶ Covariance :

$$\begin{aligned} Cov(\mathbf{X}) &= E((\mathbf{X} - \mathbf{m}_X)(\mathbf{X} - \mathbf{m}_X)^T) \\ &= \begin{bmatrix} Var(X) & 0 \\ 0 & Var(Y) \end{bmatrix} \end{aligned}$$

17 / 20

18 / 20

Exemples de système de v. a. (2)



Loi gaussienne multivariée

- ▶ $\mathbf{X} \sim \mathcal{N}(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma})$

- ▶ Densité de probabilité

$$p(x, y) = K e^{-\frac{1}{2}(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})^T \boldsymbol{\Sigma}^{-1}(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})}$$

- ▶ Coefficient $K = \frac{1}{(2\pi)^{N/2} |\boldsymbol{\Sigma}|^{1/2}}$

- ▶ Espérance :

$$\mathbf{m}_X = E(\mathbf{X}) = \boldsymbol{\mu}$$

- ▶ Covariance :

$$\begin{aligned} Cov(\mathbf{X}) &= E((\mathbf{X} - \mathbf{m}_X)(\mathbf{X} - \mathbf{m}_X)^T) \\ &= \boldsymbol{\Sigma} \end{aligned}$$

19 / 20

Sources web I

- ▶ Interstice, https://interstices.info/jcms/ni_76925/le-piano-reve-des-mathematiciens
- ▶ <http://www.w3.org/People/Bos/Nice/tempgraph>
- ▶ <http://www.manicore.com/documentation/hydro.html>
- ▶ http://commons.wikimedia.org/wiki/File:Sixsided_Dice_inJapan.jpg

20 / 20