

Probabilité

Axiomes de Kolmogorov : Une probabilité P est une application de \mathcal{A} vers $[0,1]$ vérifiant les 3 axiomes suivants :

- La probabilité de l'évènement certain est 1 :
$$P(\Omega) = 1$$
- Les probabilités de deux évènements disjoints s'ajoutent :
Si $A \cap B = \emptyset$, alors $P(A \cup B) = P(A) + P(B)$
- Si Ω est infini, on complète l'axiome 2 par l'axiome 3 : si $(A_n)_{n \geq 0}$ est une famille d'évènements deux à deux incompatibles (c'est-à-dire, $\forall n, m, A_n \cap A_m = \emptyset$) alors :

$$P\left(\bigcup_{n=0}^{+\infty} A_n\right) = \sum_{n=0}^{+\infty} P(A_n)$$

Formule de Poincaré : Soient A et B deux évènements quelconques. On a :

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

Dénombrement

Règle de multiplication : Lorsqu'une expérience est composée de m sous-expériences, et si chacune possède n_k résultats possibles, quels que soient les résultats des autres sous-expériences, alors le nombre total de résultats possibles est :

$$n = n_1 n_2 \dots n_m$$

Permutations : Le nombre de permutations d'un ensemble à n éléments est :

$$n!$$

Arrangements : Lorsqu'on extrait k éléments d'un ensemble de n éléments, et que l'ordre dans lequel sont extraits ces éléments importe, on parle d'arrangements de k éléments parmi n .

$$A_n^k = \frac{n!}{(n-k)!} \text{ avec } (k \leq n)$$

Combinaisons : Lorsqu'on extrait k éléments d'un ensemble de n éléments, et que l'ordre dans lequel sont extraits ces éléments n'importe pas, on parle de combinaisons de k éléments parmi n .

$$C_n^k = \frac{A_n^k}{k!} = \frac{n!}{k!(n-k)!} \text{ avec } (k \leq n)$$

Formule du binôme de Newton : Pour tout réel x et y et pour tout entier naturel n , on a :

$$(x + y)^n = \sum_{k=0}^n C_n^k x^k y^{n-k}$$

Probabilités conditionnelles – Indépendance

Probabilité conditionnelle : Soit (Ω, \mathcal{A}, P) un espace probabilisé. Soient A et B deux évènements aléatoires avec $P(B) \neq 0$. On appelle probabilité conditionnelle de A sachant B , le rapport :

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

Indépendance : Soit (Ω, \mathcal{A}, P) un espace probabilisé. Deux évènements A et B sont indépendants si et seulement si :

$$P(A \cap B) = P(A)P(B)$$

Incompatibilité : Soit (Ω, \mathcal{A}, P) un espace probabilisé. Deux évènements A et B sont incompatibles si et seulement si :

$$A \cap B = \emptyset$$

Remarque : Deux évènements de probabilité non nulle ne peuvent être indépendants et incompatibles en même temps.

Formule des probabilités totales et composées :

$$P(B) = \sum_i P(B|A_i)P(A_i)$$

Formule de Bayes : Soit un partition B_1, \dots, B_n :

$$P(B_i|A) = \frac{P(A|B_i)P(B_i)}{\sum_{j=1}^n P(A|B_j)P(B_j)}$$

Variabiles aléatoires

Fonction de répartition : La fonction de répartition F d'une variable X (discrète ou continue) la caractérise entièrement. Elle possède les propriétés suivantes :

- F est non décroissante.
- $\lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) = 0$
- $\lim_{x \rightarrow +\infty} F(x) = 1$
- F est continue à droite : $\lim_{y \rightarrow x^+} F(y) = F(x)$
- Le saut de discontinuité de F au point x est égal à $P(X = x)$: $\lim_{y \rightarrow x^+} F(y) - \lim_{y \rightarrow x^-} F(y) = P(X = x)$

Théorème de caractérisation de la densité : Une fonction $f(x)$ est la densité d'une certaine variable aléatoire continue X ssi :

$$\forall x, f(x) \geq 0 \text{ et } \int_{-\infty}^{+\infty} f(x)dx = 1$$

Modélisation probabiliste discrète :

- Variable aléatoire uniforme discrète

$$P(X = x) = \frac{1}{n+1}, k \leq x \leq k+n$$

- Variable aléatoire de Bernoulli

$$P(X = 1) = P(\text{"succès"})$$

$$E[X] = p, \text{Var}(X) = p(1-p).$$

- Variable aléatoire géométrique

$$P(X = k) = (1-p)^{k-1} p, k = 1, 2, \dots$$

$$E[X] = \frac{1}{p}, \text{Var}(X) = \frac{1-p}{p^2}.$$

- Variable aléatoire binomiale

$$P(X = k) = p^k (1-p)^{n-k} C_n^k, k = 0, \dots, n$$

$$E[X] = np, \text{Var}(X) = np(1-p).$$

- Variable aléatoire de Poisson

$$\lambda > 0, P(X = k) = \frac{e^{-\lambda} \lambda^k}{k!}, k = 0, 1, \dots$$

$$E[X] = \lambda, \text{Var}(X) = \lambda.$$

Modélisation probabiliste continue :

- Variable aléatoire uniforme

$$f(x) = c = \frac{1}{b-a}, \text{ lorsque } a < x < b ; \text{ sinon } f(x) = 0$$

$$F(x) = \frac{x-a}{b-a}$$

$$E[X] = \frac{a+b}{2}, \text{Var}(X) = \frac{(a-b)^2}{12}.$$

- o Variable aléatoire exponentielle

$$f(x) = \lambda e^{-\lambda x}, \text{ lorsque } x > 0; \text{ sinon } f(x) = 0$$

$$F(x) = 1 - e^{-\lambda x}$$

$$E[X] = \frac{1}{\lambda}, \text{ Var}(X) = \frac{1}{\lambda^2}.$$

- o Variable aléatoire gaussienne

$$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}, \text{ pour tout } x.$$

$$E[X] = \mu, \text{ Var}(X) = \sigma^2.$$

Espérance, Variance

Espérance mathématique :

Si X est une variable aléatoire discrète, alors :

$$E[X] = \sum_{x \in \mathcal{X}} xP(X = x).$$

Si X est une variable aléatoire continue, alors :

$$E[X] = \int_{\mathcal{R}} xf(x)dx$$

Variance : Pour une variable aléatoire X dont $E[X^2] < \infty$, la variance est :

$$\text{Var}(X) = E[(X - E[X])^2] = E[X^2] - E[X]^2$$

Covariance : La covariance entre X et Y est la grandeur :

$$\text{Cov}(X, Y) = E[(X - E[X])(Y - E[Y])] = E[XY] - E[X]E[Y]$$

Si X et Y sont indépendantes, alors $\text{Cov}(X, Y) = 0$.

Coefficient de corrélation linéaire :

$$\rho(X, Y) = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sqrt{\text{Var}(X)\text{Var}(Y)}}$$

Relation de Cauchy-Schwartz :

$$E[UV]^2 \leq E[U^2]E[V^2]$$

Moyenne arithmétique :

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$$

Convergence

Inégalité de Markov : Soit X une variable aléatoire positive et d'espérance finie. Alors :

$$P(X \geq a) \leq \frac{E[X]}{a}$$

Inégalité de Chebychev : Soit X une variable aléatoire d'espérance μ et de variance σ^2 finies. Alors, pour tout t positif :

$$P(|X - \mu| \geq t) \leq \frac{\sigma^2}{t^2}$$

Loi des grands nombres : Soit une famille de variables aléatoires indépendantes et identiquement distribuées (c'est-à-dire, toutes de même loi de probabilité), d'espérance μ et de variance σ^2 finies. Alors, pour tout ε positif :

$$P\left(\left|\bar{X}_n - \mu\right| \geq \varepsilon\right) \rightarrow 0, \text{ lorsque } n \rightarrow +\infty$$

Théorème Central Limite : Soit une famille de variables aléatoires telle que précédemment, et U une variable aléatoire gaussienne de paramètres (0,1), indépendante. Alors, on a :

$$P\left(\frac{\bar{X}_n - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \leq u\right) \rightarrow P(U \leq u), \text{ lorsque } n \rightarrow +\infty$$

$$\text{Autre écriture : } P\left(\frac{X - E[X]}{\sqrt{\text{Var}(X)}} \leq u\right) \rightarrow P(U \leq u)$$

Statistiques descriptives

Caractéristiques à tendance centrale :

- *La moyenne :* C'est la somme de toutes les valeurs divisée par leur nombre.
- *La médiane :* C'est la valeur qui partage les données (ordonnées) en deux groupes d'effectifs égaux.
- *Le mode :* C'est la modalité la plus fréquente (d'un caractère qualitatif).

Caractéristiques de dispersion :

- *L'étendue :* C'est la différence entre la plus petite et la plus grande valeur.
- *L'écart-type :* C'est la racine carrée de la variance, qui est la moyenne des écarts quadratiques (au carré) à la moyenne.
- *L'intervalle inter-quartile :* C'est l'intervalle qui contient 50% des données en laissant 25% à gauche et 25% à droite.
- *L'intervalle inter-décile :* C'est l'intervalle qui contient 80% des données en laissant 10% à gauche et 10% à droite.

Estimation

Méthode des moments : On identifie les moments théoriques (espérance mathématique, variance) issus de la loi de probabilité à ceux de l'échantillon (moyenne, variance).

Méthode du maximum de vraisemblance : On cherche à maximiser la fonction suivante en annulant sa dérivée :

$$L(X_1, \dots, X_n; \theta) = \prod_{i=1}^n f_{\theta}(X_i)$$

Intervalle de confiance d'une proportion :

$$\left[\hat{p} - u_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}}, \hat{p} + u_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}} \right]$$

Intervalle de confiance de la moyenne :

$$\text{Variance connue : } \left[\bar{X} - u_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}, \bar{X} + u_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right]$$

$$\text{Variance inconnue : } \left[\bar{X} - t_{\alpha/2} \frac{S}{\sqrt{n}}, \bar{X} + t_{\alpha/2} \frac{S}{\sqrt{n}} \right]$$

Tests d'hypothèses

Démarche :

1. Définir le cadre statistique (type d'échantillon, loi de probabilité, etc.).
2. Définir mathématiquement H_0 (par exemple, les espérances sont égales).
3. Définir mathématiquement H_1 (par exemple, les espérances sont différentes).
4. Fixer une valeur pour α .
5. En déduire le test et rejeter ou non H_0 .

Rejet de H_0 : H_0 sera rejeté si :

$$F > p_0 + u_{\alpha} \sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}$$

Modélisation bivariable

Coefficient de corrélation linéaire :

$$r = \frac{1/n \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{S_x S_y} \text{ où } S_x = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n (x_j - \bar{x})^2$$

Régression linéaire : Calcul des coefficients de $ax+b$:

$$b = r \frac{S_y}{S_x}, \text{ } a = \bar{y} - b\bar{x}$$