
2. La Loi Normale

Distribution uniforme sur $[a, b]$

$$| p(x) = \frac{1}{b-a} \text{ et } P(x) = \frac{x-a}{b-a}$$

Distributions marginales de deux aléas X et Y

$$| p_1(x) dx = dx \int_{-\infty}^{+\infty} p(x, y) dy \text{ et } p_2(y) dy = dy \int_{-\infty}^{+\infty} p(x, y) dx$$

Indépendance de deux aléas

$$| X \text{ et } Y \text{ sont indépendants si et seulement si } p(x, y) = p_1(x) \cdot p_2(y)$$

Moment d'ordre k et moment centré d'ordre k

$$| EX^k = \int_{-\infty}^{+\infty} x^k p(x) dx \quad (E(X - \mu))^k = \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu)^k p(x) dx$$

Variance ou moment centré d'ordre 2

$$| \sigma^2 = \text{Var}(X) = [E(X - \mu)]^2 = \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu)^2 p(x) dx.$$

Variable centrée réduite

$$| T = \frac{X - \mu}{\sigma} \text{ avec } \mu = E(X) \text{ et } \sigma^2 = \text{Var}(X) \Rightarrow E(T) = 0 \text{ et } \text{Var}(T) = 1$$

Relations fondamentales

$$\begin{aligned} | E(X + Y) &= E(X) + E(Y) \\ | \text{Var}(X) &= E(X^2) - (E(X))^2 \\ | \text{Var}(aX + b) &= a^2 \text{Var}(X) \\ | E(XY) &= E(X) \cdot E(Y) + \text{Cov}(X, Y) \\ | \text{Var}(X + Y) &= \text{Var}(X) + \text{Var}(Y) + 2 \text{Cov}(X, Y) \\ | \text{Var}(X - Y) &= \text{Var}(X) + \text{Var}(Y) - 2 \text{Cov}(X, Y) \\ | \text{Si } X \text{ et } Y \text{ sont indépendants alors :} \\ | E(XY) &= E(X) \cdot E(Y) \\ | \text{Var}(X + Y) &= \text{Var}(X) + \text{Var}(Y) \end{aligned}$$

Variable continue sur $[0, a]$

$$| p(x) = \frac{1}{a}; E(X) = \frac{a}{2}; \text{Var}(X) = \frac{a^2}{12}.$$

Variable de Bernoulli

$$| P(0) = 1 - \varpi; P(1) = \varpi; E(X) = \varpi; \text{Var}(X) = \varpi(1 - \varpi).$$

Variable de Poisson

$$| p(k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!}; E(X) = \lambda; \text{Var}(X) = \lambda$$

Loi normale X

$$| p(X = x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2} \frac{(x-\mu)^2}{\sigma^2}} \Rightarrow E(X) = \mu \text{ et } \text{Var}(X) = \sigma^2$$

Loi normale réduite T

$$| T = \frac{X - \mu}{\sigma} \Rightarrow p(T = t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} \Rightarrow E(T) = 0 \text{ et } \text{Var}(T) = 1.$$

Inégalité de Bienaymé-Tchebichef

Soit X une variable aléatoire de moyenne μ et d'écart-type σ , à ceci près quelconque alors :

$$\text{Prob} \{ |X - \mu| > a \} < \frac{\sigma^2}{a^2}$$

Théorème central limite

Si X_1, X_2, \dots, X_n sont n variables aléatoires indépendantes quelconques, leurs variances étant de même ordre de grandeur alors :

$X_1 + X_2 + \dots + X_n$ tend vers une loi normale