

Probabilidade de acontecimentos

$$\begin{aligned} P(A - B) &= P(A \cap \overline{B}) = P(A) - P(A \cap B) \\ P(A \cup B \cup C) &= P(A) + P(B) + P(C) - P(A \cap B) \\ &\quad - P(A \cap C) - P(B \cap C) + P(A \cap B \cap C) \\ P(A \cap B \cap C) &= P(ABC) = P(A)P(B|A)P(C|AB) \\ P(\overline{A}|B) &= 1 - P(A|B), \text{ se } P(B) \neq 0 \end{aligned}$$

X v.a. contínua com f. densidade $f_X(x)$, $Y = \varphi(X)$, estritamente monótona e derivável, então

$$f_Y(y) = f_X(x) \left| \frac{dx}{dy} \right| \text{ com } x = \varphi^{-1}(y)$$

Parâmetros (de funções) de uma v.a. X

Quantil de probabilidade p , χ_p , de uma v.a. X é o menor valor x tal que $F(x) \geq p$ (se X contínua $F(\chi_p) = p$)

$$E[\varphi(X)] = \begin{cases} \sum_i \varphi(x_i)p_i, & \text{se } X \text{ discreta} \\ \int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x)f(x)dx, & \text{se } X \text{ contínua} \end{cases}$$

$$\begin{aligned} \sigma^2 &= Var(X) = E[(X - \mu)^2] = E[X^2] - \mu^2 \ (\mu = E[X]) \\ Var(aX + b) &= a^2Var(X) \end{aligned}$$

Função geradora de momentos

$$M_X(t) = E[e^{tX}]$$

$$M_{aX+b}(t) = e^{bt}M_X(at)$$

Se X, Y v.a.'s independentes, $M_{X+Y}(t) = M_X(t)M_Y(t)$
Se $M_X(t)$ definida numa vizinhança de zero,

$$\frac{d^{(r)}M_X(t)}{dt^r} \Big|_{t=0} = E[X^r], \quad r = 1, 2, \dots$$

Pares aleatórios (X, Y) discretos com f. massa de probabilidade conjunta $P[X = x_i, Y = y_j] = p_{ij}$

$$\begin{aligned} p_i &= \sum_j p_{ij} & p_{\cdot j} &= \sum_i p_{ij} \\ P[X = x_i | Y = y_j] &= \frac{p_{ij}}{p_{\cdot j}} \end{aligned}$$

Pares aleatórios (X, Y) contínuos com f. densidade conjunta $f(x, y)$

$$\begin{aligned} f_X(x) &= \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y)dy & f_Y(y) &= \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y)dx \\ f_{X|Y=y}(x|y) &= \frac{f(x, y)}{f_Y(y)}, \quad f_Y(y) \neq 0 \end{aligned}$$

Parâmetros de funções de um par aleatório (X, Y)

$$\begin{aligned} E[g(X, Y)] &= \begin{cases} \sum_i \sum_j g(x_i, y_j)p_{ij}, & (X, Y) \text{ discreto} \\ \iint_{\mathbb{R}^2} g(x, y)f(x, y)dxdy, & (X, Y) \text{ contínuo} \end{cases} \\ \sigma_{X,Y} &= Cov(X, Y) = E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)] \\ &= E[XY] - E[X]E[Y] \ (\mu_X = E[X], \mu_Y = E[Y]) \\ Var(X \pm Y) &= Var(X) + Var(Y) \pm 2Cov(X, Y) \end{aligned}$$

$$Cov(aX + b, cY + d) = acCov(X, Y)$$

$$\begin{aligned} \rho &= \rho_{X,Y} = \frac{\sigma_{X,Y}}{\sigma_X \sigma_Y}, \quad \sigma_X \neq 0, \sigma_Y \neq 0 \\ \rho_{aX+b, cY+d} &= \rho_{X,Y} \text{ se } ac > 0 \end{aligned}$$

Distribuição binomial

$$X \cap B(n, p) \Leftrightarrow n - X \cap B(n, q), \text{ com } q = 1 - p$$

Aproximações das distribuições

$$\begin{aligned} X \cap H(N, n, k) \text{ e } \frac{N}{n} > 10 &\Rightarrow X \sim B(n, p), \text{ com } p = \frac{k}{N} \\ X \cap B(n, p), n \geq 20 \text{ e } p \leq 0.05 &\Rightarrow X \sim P(\lambda), \text{ com } \lambda = np \\ X \cap B(n, p), np > 5 \text{ e } nq > 5 &\Rightarrow X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma), \text{ com} \\ \mu = np \text{ e } \sigma = \sqrt{npq} \\ X \cap P(\lambda) \text{ e } \lambda > 12 &\Rightarrow X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma), \text{ com } \mu = \lambda \text{ e } \sigma = \sqrt{\lambda} \end{aligned}$$

Teorema Limite Central

Sejam X_1, \dots, X_n v.a.'s independentes e identicamente distribuídas com valor médio μ e variância σ^2 (finita), $S_n = \sum_{i=1}^n X_i$ e $\bar{X}_n = \sum_{i=1}^n \frac{X_i}{n}$, então

$$\frac{S_n - n\mu}{\sigma\sqrt{n}} \sim \mathcal{N}(0, 1) \quad \text{e} \quad \frac{\bar{X}_n - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim \mathcal{N}(0, 1)$$

Construção de v.a.'s

Z_1, \dots, Z_n normais reduzidas independentes

$$\Rightarrow \sum_{i=1}^n Z_i^2 \cap \chi_{(n)}^2$$

$$\begin{aligned} Z \cap \mathcal{N}(0, 1), Y \cap \chi_{(n)}^2, \text{ independentes} &\Rightarrow \frac{Z}{\sqrt{Y/n}} \cap t_{(n)} \\ U \cap \chi_{(m)}^2, V \cap \chi_{(n)}^2, \text{ independentes} &\Rightarrow \frac{U/m}{V/n} \cap F_{(m,n)} \\ X \cap F_{(m,n)} &\Rightarrow \frac{1}{X} \cap F_{(n,m)} \end{aligned}$$

Expressões úteis

Combinações de n elementos k a k , $n, k \in \mathbb{N}_0$, $k \leq n$

$$C_k^n = \binom{n}{k} = \frac{n!}{k!(n-k)!}$$

$$\int_0^{+\infty} x^n e^{-x} dx = n!, \quad n \in \mathbb{N}_0$$

$$e^x = 1 + x + \frac{x^2}{2!} + \frac{x^3}{3!} + \dots = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{x^n}{n!}$$

$$\sum_{k=0}^n ar^k = a \frac{1 - r^{n+1}}{1 - r} \quad \sum_{n=0}^{\infty} ar^n = \frac{a}{1 - r} \text{ se } |r| < 1$$

Algumas regras de primitivas

Uma primitiva de xe^{-x} é $-e^{-x}(x + 1)$

$$P(fg) = Fg - P(Fg'), \text{ com } F = Pf$$

$$P(f'f^\alpha) = \frac{f^{\alpha+1}}{\alpha+1} + C, \text{ com } \alpha \in \mathbb{R} - \{-1\}$$

$$P(f'e^f) = e^f + C, \quad P\frac{f'}{f} = \log|f| + C$$

Indicadores para dados univariados

x_1, x_2, \dots, x_n

f.d. empírica $F^*(x) = \frac{\text{n. de } x_i \leq x}{n}$

amostra ordenada $x_{(1)} \leq x_{(2)} \leq \dots \leq x_{(n)}$

mediana $\tilde{x} = \begin{cases} x_{(\frac{n+1}{2})} & n \text{ ímpar} \\ \frac{x_{(n/2)} + x_{(n/2+1)}}{2} & n \text{ par} \end{cases}$

Quantil de ordem θ ($0 < \theta < 1$)

$Q_\theta^* = \begin{cases} \frac{1}{2}(x_{(n\theta)} + x_{(n\theta+1)}) & \text{se } n\theta \text{ inteiro} \\ x_{([n\theta]+1)} & \text{se } n\theta \text{ não inteiro} \end{cases}$

$[n\theta]$ a parte inteira de $n\theta$

barreira inferior $BI = Q_1 - 1.5(Q_3 - Q_1)$

barreira superior $BS = Q_3 + 1.5(Q_3 - Q_1)$

$$s_x^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}{n-1} = \frac{n \sum_{i=1}^n x_i^2 - (\sum_{i=1}^n x_i)^2}{n(n-1)}$$

se $x'_i = a + bx_i$ então $\bar{x}' = a + b\bar{x}$, $s_{x'}^2 = b^2 s_x^2$

regra de Sturges (divisão em classes)

$$\text{o n. de classes próximo de } \left[1 + \frac{\ln n}{\ln 2} \right]$$

Dados agrupados em c classes

n_i, x'_i frequência absoluta e ponto médio da classe i

$$\tilde{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^c n_i x'_i = \sum_{i=1}^c f_i x'_i$$

$$\tilde{s}_x^2 = \frac{\sum_{i=1}^c (x'_i - \tilde{x})^2 n_i}{n} = \frac{\sum_{i=1}^c x'^{'}_i{}^2 n_i}{n} - \tilde{x}^2$$

Seja k a primeira classe tal que $F_k \geq \theta$

$$Q_\theta^* \simeq x_k^{\min} + (x_k^{\max} - x_k^{\min}) \frac{\theta - F_{k-1}}{f_k}$$

Indicadores para dados bivariados

$(x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_n, y_n)$

$$\begin{aligned} cov(x, y) &= \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{n-1} \\ &= \frac{n \sum_{i=1}^n x_i y_i - \sum_{i=1}^n x_i \sum_{i=1}^n y_i}{n(n-1)} \end{aligned}$$

$$|cov(x, y)| \leq s_x s_y$$

$$r = r_{xy} = \frac{cov(x, y)}{s_x s_y} \text{ se } s_x \neq 0, s_y \neq 0$$

se $x'_i = a + bx_i$ e $y'_i = c + dy_i$

$$cov(x', y') = bd \ cov(x, y)$$

$$r_{x'y'} = \begin{cases} r_{xy} & \text{se } bd > 0 \\ -r_{xy} & \text{se } bd < 0 \end{cases}$$

Regressão linear simples

$$\hat{y}_i = a + bx_i \quad \hat{y}_i - \bar{y} = b(x_i - \bar{x})$$

$$y_i = a + bx_i + e_i$$

$$\begin{cases} b &= \frac{cov(x, y)}{s_x^2} = r \frac{s_y}{s_x}, & s_x \neq 0 \\ a &= \bar{y} - b\bar{x} \end{cases}$$

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2 &= \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y}_i)^2 + \sum_{i=1}^n (\hat{y}_i - \bar{y})^2 \\ \Leftrightarrow SQ_T &= SQ_E + SQ_R \end{aligned}$$

$$\text{coeficiente de determinação } R^2 = \frac{SQ_R}{SQ_T} = \frac{cov^2(x, y)}{s_x^2 s_y^2} = r^2$$

Estimação

Erro quadrático médio de $\hat{\Theta}$, estimador de um parâmetro θ
 $EQM = (E[\hat{\Theta}] - \theta)^2 + Var(\hat{\Theta})$

(X_1, X_2, \dots, X_n) amostra aleatória retirada de uma população $\mathcal{N}(\mu, \sigma)$

$$\bar{X} = \frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n} \quad \text{e} \quad \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \cap \mathcal{N}(0, 1)$$

$$S^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{n-1} \quad \text{e} \quad \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \cap \chi^2_{(n-1)}$$

$$\frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \cap t_{(n-1)}$$

$X_1 \cap \mathcal{N}(\mu_1, \sigma_1)$ e $X_2 \cap \mathcal{N}(\mu_2, \sigma_2)$

e tendo duas amostras aleatórias independentes, uma de cada população, com dimensões n_1 e n_2 , respectivamente.

$$\bar{X}_1 - \bar{X}_2 \cap \mathcal{N}\left(\mu_1 - \mu_2, \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}\right)$$

$$\frac{\sigma_2^2}{\sigma_1^2} \frac{S_1^2}{S_2^2} \cap F_{(n_1-1, n_2-1)}$$

Testes de hipóteses

H_0 hipótese nula

H_1 hipótese alternativa

$P(\text{erro de 1ª espécie}) = P(\text{Rejeitar } H_0 | H_0 \text{ verdadeira}) = \alpha$

$P(\text{erro de 2ª espécie}) = P(\text{Não rejeitar } H_0 | H_0 \text{ falsa}) = \beta$

regra de decisão

rejeitar H_0 se $p\text{-value} \leq \alpha$

O Teste de Shapiro Wilk

H_0 : X tem distribuição normal

H_1 : X não tem distribuição normal