

Médias estatísticas e Funções densidade de probabilidade



Média de uma variável aleatória

⇒ Seja x uma v. a. discreta que assume os valores x_1, x_2, \dots, x_n .

- ✓ Se um experimento é repetido N vezes e m_1, m_2, \dots, m_n são os números de resultados favoráveis a x_1, x_2, \dots, x_n . Então o valor médio de x é definido como:

$$\bar{x} = \frac{1}{N} [m_1 x_1 + m_2 x_2 + \dots + m_n x_n]$$

$$\text{se } N \rightarrow \infty \quad \text{então} \quad p_x(x_i) = \frac{m_i}{N}$$

- ✓ Logo o valor médio de x é determinado pela seguinte equação:

$$\longrightarrow \bar{x} = \sum_{i=1}^n x_i p_x(x_i)$$



- ✓ Para o caso de eventos igualmente prováveis as probabilidades $p_x(x_i)$ são iguais para todo i , assim :

$$p_x(x_i) = m / N = 1 / n \quad i = 1, 2, \dots, n \quad \text{pois : } N = m \times n$$

- ✓ Neste caso o valor médio de x é dado por:

$$\longrightarrow \bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$$

- ✓ para variáveis aleatórias contínuas o valor médio é dado por:

$$\longrightarrow \bar{x} = E[x] = \int_{-\infty}^{\infty} xp(x)dx$$



⇒ **média de uma função de uma variável aleatória:**

✓ **Sendo $y = g(x)$ tem-se que:**

$$\bar{y} = \int_{-\infty}^{\infty} y p_y(y) dy = \int_{-\infty}^{\infty} g(x) p_x(x) dx$$

✓ **Para o caso discreto:**

$$\bar{y} = \overline{g(x)} = \sum_{i=1}^n g(x_i) p_x(x_i)$$



✓ **Variáveis aleatórias múltiplas: $z = g(x,y)$**

$$\bar{z} = \int_{-\infty}^{\infty} z p_z(z) dz = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} g(x, y) p_{\mathbf{x}y}(x, y) dx dy$$

✓ **Caso discreto:**

$$\bar{z} = \overline{g(x, y)} = \sum_{i=1}^n g(x_i, y_i) p_{\mathbf{x}}(x_i, y_i)$$



resultados importantes (propriedades)

➤ Soma de variáveis aleatórias:

$$\overline{x + y + z} = \bar{x} + \bar{y} + \bar{z}$$

➤ Multiplicação por uma constante (ganho):

$$\overline{kx} = k\bar{x}$$

➤ Média com funções de variáveis aleatórias:

$$z = g_1(x)g_2(y) \Rightarrow \bar{z} = \overline{g_1(x)g_2(y)}$$

✓ Se x e y forem independentes:

$$\bar{z} = \overline{g_1(x)} \cdot \overline{g_2(y)}$$

consequência: =>

$$\overline{xy} = \bar{x} \bar{y}$$



Valor quadrático médio

- ✓ Para o caso de eventos igualmente prováveis:

$$\overline{x^2} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2$$

- ✓ admitindo duas v. a. independentes:

$$\overline{(x+y)^2} = \overline{x^2} + \overline{y^2} + 2\overline{xy}$$

- ✓ Considerando um caso mais geral define-se os momentos de uma variável aleatória como segue:



➤ n-ésimo momento

$$E[x^n] = \overline{x^n} = \int_{-\infty}^{\infty} x^n p_{\mathbf{x}}(x) dx$$

➤ n-ésimo momento central

$$E[(x - m)^n] = \overline{(x - m)^n} = \int_{-\infty}^{\infty} (x - m)^n p_{\mathbf{x}}(x) dx$$

➤ Variância e desvio padrão

$$\sigma_x^2 = \overline{(x - m)^2} = \overline{x^2} - m^2$$

OBS: σ_x é o desvio padrão



Mediana

⇒ A mediana mede a localização do centro da distribuição dos dados:

- ✓ “Sendo ordenados em ordem crescente os valores da amostra, a mediana é o valor que a divide ao meio, isto é, 50% dos valores da amostra são menores ou iguais à mediana e os outros 50% são maiores ou iguais à mediana.”
- ✓ A mediana é determinada da seguinte maneira: Se n é ímpar, a mediana é o valor central dos dados. Se n é par, a mediana é a média dos dois elementos centrais.
- ✓ Representando os valores da amostra ordenada por : x_1, x_2, \dots, x_N , então uma expressão para o cálculo da mediana é dada por:

$$med = \begin{cases} x_{(N+1)/2} & \text{se } N \text{ é ímpar} \\ \frac{1}{2} (x_{N/2} + x_{(N/2)+1}) & \text{se } N \text{ é par} \end{cases}$$



⇒ Exemplo:

✓ $x = [1\ 2\ 2\ 3\ 4\ 5\ 6\ 6\ 7\ 7\ 8]$

➤ **mediana = 5**

➤ **média = 4,63**

✓ $x = [1\ 2\ 2\ 3\ 4\ 5\ 6\ 6\ 7\ 7\ 8\ 9]$

➤ **mediana = $(5 + 6)/2 = 5.5$**

➤ **média = 5**

⇒ Como medida de localização, a mediana é mais robusta do que a média, pois não é tão sensível aos dados.

⇒ A mediana é aplicada em processamento de sinais para filtrar ruídos

✓ Veja as funções: `medfilt1` e `medfilt2` no Matlab.

✓ Em imagens a mediana filtra muito bem o ruído *salt and pepper*.



apêndice

distribuições de probabilidade



Função densidade de probabilidade (fdp)

⇒ Se a função distribuição de probabilidade, $F(x)$, é contínua e diferenciável, então a pdf é determinada por:

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

⇒ $p(x)$ Mede o quão rápido $F(x)$ está aumentando ou o quanto é provável um resultado estar em torno de algum valor.

➤ Propriedades:

$$➤ p_{\mathbf{x}}(x) \geq 0$$

$$➤ F(x) = \int_{-\infty}^x p_{\mathbf{x}}(x) dx$$

$$➤ \int_{-\infty}^{\infty} p_{\mathbf{x}}(x) dx = 1$$

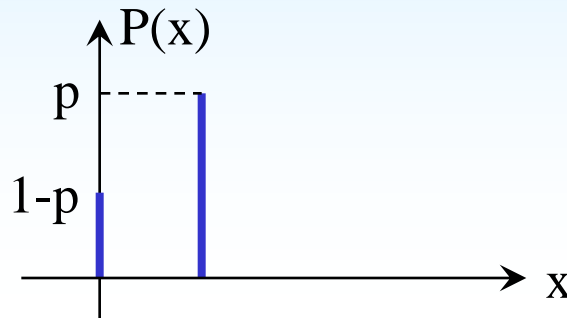
$$➤ P(a < x \leq b) = \int_a^b p_{\mathbf{x}}(x) dx$$



distribuição de Bernoulli

⇒ Uma v.a. aleatória de Bernoulli apresenta a seguinte pdf:

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



✓ **Média e variância**

$$\bar{x} = p \quad \overline{\sigma_x^2} = p(1-p)$$

⇒ A v.a. aleatória de Bernoulli é associada a experimentos com dois resultados, como por exemplo os estados “zero” e “um” de um sistema de comunicação digital.



distribuição de Binomial

- Seja uma variável (processo) composta de N observações independentes com probabilidades iguais a p . Esta variável apresenta uma distribuição binomial se:

$$p(k) = P(X = k) = \binom{N}{k} p^k (1-p)^{N-k} \quad k = 0, 1, 2, \dots, N$$

- Em que $x = k$ representa o número de observações tomadas e,

$$\binom{N}{k} = \frac{N!}{k! (N-k)!}$$

✓ **Média e variância**

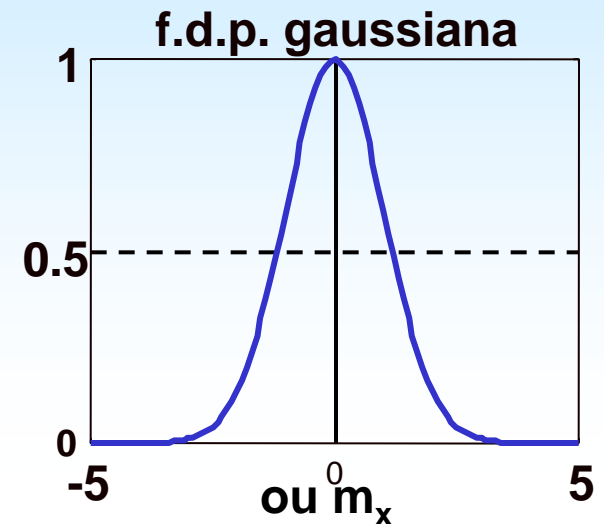
$$\bar{x} = Np \quad \sigma_x^2 = Np(1-p)$$



distribuição Gaussiana ou Normal

⇒ Uma v.a. aleatória gaussiana apresenta a seguinte fdp:

$$p(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_x} e^{-(x-m_x)^2 / 2\sigma_x^2}$$



- “Uma v. a. gaussiana é completamente determinada pela sua média e pela sua variância”

$$\bar{x} = m_x \qquad \overline{x^2} = \sigma_x^2 + m_x^2$$

➤ $P(-\sigma < x < \sigma) \approx 0.7$

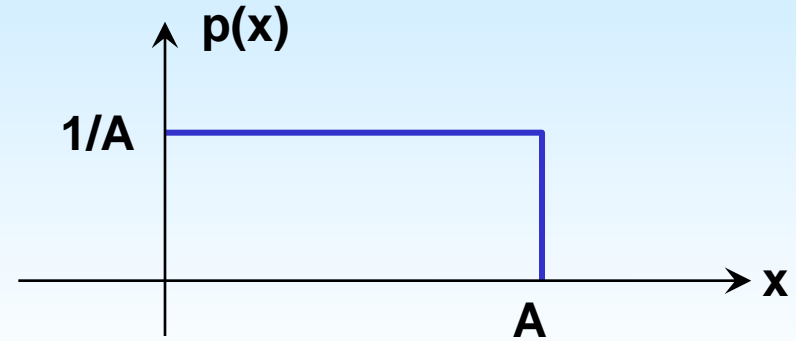
➤ $P(x < 4) \approx 1$



distribuição uniforme

⇒ Uma v.a. aleatória uniformemente distribuída apresenta a seguinte pdf:

$$p(x) = \begin{cases} 1/A, & 0 \leq x \leq A \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$



➤ **Valor médio:**

$$m_x = \int_{-\infty}^{\infty} xp(x)dx = \int_0^A x \frac{1}{A} dx = \frac{A}{2}$$

➤ **Variância:**

$$\sigma_x^2 = \int_{-\infty}^{\infty} \left(x - \frac{A}{2} \right)^2 \frac{1}{A} dx = \frac{A^2}{12}$$

➤ **Exemplo de aplicação:** “ruído de quantização na conversão AD”



distribuição de Poisson

⇒ Uma v. a. X tem uma distribuição de Poisson com parâmetro α se ela assume valores $0, 1, 2, n, \dots$ tal que:

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

⇒ **Função densidade e distribuição de probabilidades:**

$$p_x(x) = e^{-\alpha} \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\alpha^k}{k!} \delta(x - k) \quad F_x(x) = e^{-\alpha} \sum_{k=0}^N \frac{\alpha^k}{k!} \quad 0 \leq x < N + 1$$

➤ **O valor médio e a variância são iguais:**

$$\bar{x} = \alpha \quad e \quad \sigma_x^2 = \alpha$$

⇒ **Exemplo:** o número de chamadas telefônicas em algum intervalo de tempo



distribuição Exponencial

⇒ Uma v. a. X tem uma distribuição exponencial com parâmetro λ se sua pdf é dada por:

$$P(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x > 0 \\ 0, & x < 0 \end{cases}$$

✓ **Média e variância**

$$\bar{x} = \frac{1}{\lambda} \qquad \sigma_x^2 = \frac{1}{\lambda^2}$$



distribuição de Rayleigh

⇒ Uma v. a. X tem uma distribuição de Rayleigh se sua pdf é dada por:

$$p(x) = \frac{x}{\sigma^2} e^{-x^2/2\sigma^2} u(x) \quad \sigma > 0$$

✓ Média, valor quadrático médio e variância:

$$\bar{x} = \sqrt{\frac{\pi}{2}} \sigma \quad \overline{x^2} = 2\sigma^2 \quad \sigma_x^2 = \left(2 - \frac{\pi}{2}\right) \sigma^2$$

⇒ A função $u(x)$ é a degrau unitário, isto é, $u(x) = 1, x \geq 0, u(x) = 0, x < 0$. Assim, $p(x) = 0$ para $x < 0$.

⇒ **Um exemplo da pdf de Rayleigh:** ela é utilizada na modelagem de flutuações aleatórias da envoltória de certas formas de onda.



distribuição chi-quadrado

⇒ Uma v. a. X tem uma distribuição chi-quadrado se ela assume valores tais que:

$$y = \sum_{i=0}^{N-1} x_i^2$$

⇒ **Função distribuição de probabilidades:**

$$p(y) = \begin{cases} \frac{1}{2^{N/2} \Gamma(N/2)} y^{N/2-1} e^{-y/2} & y \geq 0 \\ 0 & y < 0 \end{cases}$$

✓ **Média e variância**

$$\bar{y} = N \qquad \sigma_y^2 = 2N$$

