Introdução à teoria das probabilidades

Valor Esperado e Variância

Definição: Seja X uma variável aleatória discreta com distribuição de probabilidade P(X=x). O valor esperado (médio) ou esperança matemática de X é definido por:

$$E[X] = \sum_{i=1}^{\infty} x_i P(X = x_i). \tag{1}$$

Exemplo: Seja X o valor que sai na face superior de um dado. Calcule o valor esperado de X.

Exemplo: Seja X o valor que sai na face superior de um dado.

Calcule o valor esperado de X.

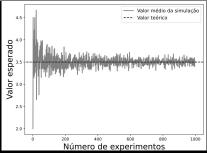
A distribuição de probabilidade de X é dada por:

$$E(X) = 1 \times \frac{1}{6} + 2 \times \frac{1}{6} + 3 \times \frac{1}{6} + 4 \times \frac{1}{6} + 5 \times \frac{1}{6} + 6 \times \frac{1}{6} = \frac{7}{2} = 3, 5.$$

Note que 3,5 não é um valor possível de X.

```
from random import randint
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
np.random.seed(42)

medias = []
S = range(1,1000) # número de simulações
for s in S: # simula
saidas_dado = []
for n in range(0,s):# para s simulações
# guarda o valor na face do dado
saidas_dado.append(randint(1,6))
# armazena o valor esperado
medias.append(np.mean(saidas_dado))
# mostra os resultados
plt.figure(figsize=(8,6))
```



Exemplo: Uma padaria produz pães que proporcionam um lucro de R\$ 1,00, quando vendidos, ou um prejuízo de R\$ 0,50, caso não sejam vendidos. Se a probabilidade de vender um pão é igual a 0,8, qual o lucro médio da padaria?

Solução: A distribuição de probabilidade do lucro é dada na tabela a seguir. Notem que o prejuízo é assumido como um valor negativo, pois leva a uma perda de receita pela padaria.

$$X = 0.5 = 1.0$$

 $P(X = x_i) = 0.2 = 0.8$

Assim, o lucro médio:

$$E[X] = 1 \times 0, 8 - 0, 5 \times 0, 2 = 0, 7.$$

Portanto, o lucro esperado por cada pão vendido é igual a R\$ 0,70.

```
import numpy as np

Ns = 1000 # número de simulações
p = 0.8 # probabilidade de vender um pão
lucro = 1 # lucro por pão
prejuizo = 0.5 # prejuízo por pão
ganho = 0 # lucro médio
for s in range(0,Ns):
    # se vende um pão
    if np.random.uniform() < p:
        ganho = ganho + lucro
    # caso contrário
    else:
        ganho = ganho - prejuizo
print('Lucro médio: ', ganho/Ns)</pre>
```

Esperança de uma variável aleatória contínua

Definição: Seja X uma variável aleatória contínua com função densidade de probabilidade f(x). O valor esperado (médio) ou esperança matemática de X é definido por:

$$E[X] = \int_{-\infty}^{\infty} x f(x) dx.$$
 (2)

Esperança de uma variável aleatória contínua

Exemplo: A variável aleatória *X* tem função de densidade de probabilidade dada por:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{x^2}{3}, & -1 < x < 2, \\ 0, & \text{caso contrário.} \end{cases}$$

Calcule o valor esperado de X.

Esperança de uma variável aleatória contínua

Exemplo: A variável aleatória X tem função de densidade de probabilidade dada por:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{x^2}{3}, & -1 < x < 2, \\ 0, & \text{caso contrário.} \end{cases}$$

Calcule o valor esperado de X.

$$E[X] = \int_{-\infty}^{\infty} x f(x) dx = \int_{-1}^{2} x \frac{x^{2}}{3} dx = \frac{x^{4}}{12} \Big|_{-1}^{2} = \frac{15}{12} = 1,25.$$

Definição: Seja g(X) uma função da variável aleatória discreta X. Então, o valor esperado de g(X) é definido por:

$$E[g(X)] = \sum_{i=1}^{\infty} g(x_i) P(X = x_i).$$
 (3)

Exemplo: Lançamos dois dados e observamos a variável aleatória X, que é igual a 1 se o valor observado na soma de dois dados for par, ou igual a zero, caso contrário. Calcule a esperança de g(X) = X + 2.

Exemplo

Solução: Há 36 saídas possíveis. Assim,

$$\begin{array}{c|ccc} X & 0 & 1 \\ \hline P(X = x_i) & 18/36 & 18/36 \end{array}$$

O valor esperado E[g(X)] = E[X + 2]:

$$E[g(X)] = \sum_{k=0}^{1} (k+2)P(X=k) = (0+2) \times \frac{18}{36} + (1+2) \times \frac{18}{36} = \frac{90}{36} = 2, 5.$$

Definição: Seja g(X) uma função da variável aleatória contínua X com função de densidade de probabilidade f(x). Então, o valor esperado de g(X) é definido por:

$$E[g(X)] = \int_{-\infty}^{\infty} g(x)f(x)dx. \tag{4}$$

Exemplo: A variável aleatória *X* tem função de densidade de probabilidade dada por:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{x^2}{3}, & -1 < x < 2, \\ 0, & \text{caso contrário.} \end{cases}$$

Calcule o valor esperado de g(X) = 2X + 1.

Exemplo: A variável aleatória *X* tem função de densidade de probabilidade dada por:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{x^2}{3}, & -1 < x < 2, \\ 0, & \text{caso contrário.} \end{cases}$$

Calcule o valor esperado de g(X) = 2X + 1.

$$E[g(X)] = \int_{-1}^{2} (2x+1) \frac{x^2}{3} dx = \frac{2x^4}{12} + \frac{x^3}{9} \Big|_{-1}^{2} = 3, 5.$$

Teorema: Seja X uma variável aleatória.

ightharpoonup Se X=c, onde c é uma constante, então

$$E[X] = E[c] = c. (5)$$

► Seja *c* uma constante, então:

$$E[cX] = cE[X]. (6)$$

O valor esperado é uma função linear. Sejam *a* e *b* constantes, então:

$$E[aX + b] = aE[X] + b. (7)$$

Para demonstrarmos a primeira propriedade:

$$E[c] = \sum_{i=1}^{\infty} cP(X = x_i) = c \sum_{i=1}^{\infty} P(X = x_i) = c.$$

Para a segunda propriedade, temos:

$$E[cX] = \sum_{i=1}^{\infty} cx_i P(X = x_i) = c \sum_{i=1}^{\infty} x_i P(X = x_i) = cE[X].$$

Finalmente, vamos demonstrarmos que o valor esperado é uma função linear:

$$E[aX + b] = \sum_{i=1}^{\infty} (ax_i + b)P(X = x_i)$$

$$= a \sum_{i=1}^{\infty} x_i P(X = x_i) + b \sum_{i=1}^{\infty} P(X = x_i)$$

$$= aE[X] + b.$$

Exemplo: Se uma variável aleatória X apresenta valor esperado E[X] = 2, calcule E[2X + 5].

Exemplo: Se uma variável aleatória X apresenta valor esperado E[X] = 2, calcule E[2X + 5].

Usando as propriedades definidas anteriormente,

$$E[2X + 5] = 2E[X] + 5 = 2 \times 2 + 5 = 9.$$

Definição: Seja X uma variável aleatória discreta com valores x_1, x_2, \ldots, x_k . O momento de ordem n de X é definido por:

$$E(X^n) = \sum_{i=1}^{\kappa} x_i^n P(X = x_i).$$
 (8)

Definição: Seja X uma variável aleatória contínua com função de densidade de probabilidade f(x). O momento estatístico de ordem n de X é definido por:

$$E[X^n] = \int_{-\infty}^{\infty} x^n f(x) dx. \tag{9}$$

Exemplo: Sejam as variáveis aleatórias X e Y com distribuições de probabilidade:

Calcule
$$E[X]$$
, $E[Y]$, $E[X^2]$ e $E[Y^2]$.

Solução: Os valores esperados de X e Y:

$$E[X] = -2 \times \frac{1}{5} - 1 \times \frac{1}{5} + 0 \times \frac{1}{5} + 1 \times \frac{1}{5} + 2 \times \frac{1}{5} = 0,$$

$$E[Y] = -2 \times 0 - 1 \times \frac{1}{4} + 0 \times \frac{1}{2} + 1 \times \frac{1}{4} + 2 \times 0 = 0.$$

Portanto, X e Y apresentam o mesmo valor esperado. Vamos calcular o segundo momento de X e Y:

$$E[X^2] = (-2)^2 \times \frac{1}{5} + (-1)^2 \times \frac{1}{5} + 0^2 \times \frac{1}{5} + 1^2 \times \frac{1}{5} + 2^2 \times \frac{1}{5} = \frac{10}{5} = 2.$$

$$E[Y^2] = (-2)^2 \times 0 + (-1)^2 \times \frac{1}{4} + 0^2 \times \frac{1}{2} + 1^2 \times \frac{1}{4} + 2 \times 0 = \frac{2}{4} = 0, 5.$$

Momento central

Definição: Seja X uma variável aleatória.

Seja X é uma variável aleatória discreta. O momento central de ordem n (n > 0) de X é definido por:

$$\mu_n = E[(X - E[X])^n] = \sum_{x_i} (x_i - E[X])^n P(X = x_i), \quad (10)$$

Seja X é uma variável aleatória contínua. O momento central de ordem n (n > 0) de X é definido por:

$$\mu_n = E[(X - E[X])^n] = \int_{-\infty}^{\infty} (x - E[X])^n f(x) dx.$$
 (11)

Definição: A variância da variável aleatória X é definida por:

$$V(X) = \sigma^2 = E[(X - E[X])^2]. \tag{12}$$

O desvio padrão é igual à raiz quadrada da variância:

$$\sigma = \sqrt{V(X)}. (13)$$

Teorema: Seja X uma variável aleatória com valor esperado E[X]. Então,

$$V(X) = E[X^2] - E[X]^2.$$
 (14)

Teorema: Seja X uma variável aleatória com valor esperado E[X]. Então,

$$V(X) = E[X^2] - E[X]^2. (15)$$

Para demonstrarmos esse teorema, basta expandirmos a definição

da variância:

$$V(X) = E[(X - E[X])^{2}]$$

$$= E[X^{2} - 2XE[X] + E[X]^{2}]$$

$$= E[X^{2}] - 2E[X]E[X] + E[X]^{2}$$

$$= E[X^{2}] - 2E[X]^{2} + E[X]^{2}$$

$$= E[X^{2}] - E[X]^{2}.$$

Exemplo: Seja a v.a. X cuja distribuição de probabilidade é dada a seguir. Calcule V(X).

$$X$$
 0 1 2 3 $P(X = x_i)$ 0,51 0,38 0,10 0,01

Exemplo: Seja a v.a. X cuja distribuição de probabilidade é dada a seguir. Calcule V(X).

$$\begin{array}{c|ccccc} X & 0 & 1 & 2 & 3 \\ \hline P(X = x_i) & 0.51 & 0.38 & 0.10 & 0.01 \end{array}$$

Temos:

$$E[X] = 0 \times 0,51 + 1 \times 0,38 + 2 \times 0,10 + 3 \times 0,01 = 0,61,$$

$$E[X^2] = 0^2 \times 0,51 + 1^2 \times 0,38 + 2^2 \times 0,10 + 3^2 \times 0,01 = 0,87.$$
 Logo,

$$V(X) = E[X^2] - E[X]^2 = 0,87 - (0,61)^2 = 0,498.$$

Exemplo: Seja X uma variável aleatória contínua com função de distribuição de probabilidade:

$$f(x) = \begin{cases} x, & 0 \le x \le 1 \\ 2 - x, & 1 < x \le 2 \\ 0, & \text{caso contrário.} \end{cases}$$

Calcule a variância de X.

Solução: Vamos calcular o valor esperado de X:

$$E[X] = \int_0^1 x(x)dx + \int_1^2 x(2-x)dx = \frac{1}{3} + 3 - \frac{7}{3} = 1.$$

No caso do segundo momento estatístico de X, temos:

$$E[X^2] = \int_0^1 x^2(x)dx + \int_1^2 x^2(2-x)dx = \frac{7}{6}.$$

Assim, a variância de X é dada por:

$$V(X) = E[X^2] - E[X]^2 = \frac{7}{6} - 1^2 = \frac{1}{6}.$$

Definição: Seja g(X) uma função da variável aleatória X.Então,

$$V[g(X)] = E[g(X)^{2}] - E[g(X)]^{2}.$$
 (16)

Teorema: Seja X uma variável aleatória e a e b constantes. Então,

$$V(aX+b)=a^2V(X). (17)$$

Definição: Seja g(X) uma função da variável aleatória X. Então,

$$V[g(X)] = E[g(X)^{2}] - E[g(X)]^{2}.$$
 (18)

Teorema: Seja X uma variável aleatória e a e b constantes. Então,

$$V(aX+b)=a^2V(X). (19)$$

Usando a equação (18), onde g(X) = aX + b, temos:

$$V(aX + b) = E[(aX + b)^{2}] - E[aX + b]^{2}$$

$$= E[a^{2}X^{2} + 2aXb + b^{2}] - (aE[X] + b)^{2}$$

$$= a^{2}E[X^{2}] + 2abE[X] + b^{2} - a^{2}E[X]^{2} - 2abE[X] - b^{2}$$

$$= a^{2}E[X^{2}] - a^{2}E[X]$$

$$= a^{2}(E[X^{2}] - E[X]^{2})$$

$$= a^{2}V(X).$$

Exemplo: A variância de uma variável aleatória X é igual a V(X) = 4. Calcule V(2X + 5).

Exemplo: A variância de uma variável aleatória X é igual a V(X) = 4. Calcule V(2X + 5). Usando o teorema anterior, temos:

$$V(2X+5) = 2^2V(X) = 4(4) = 16.$$

Sumário

- ► Valor esperado
- Variância
- Momento estatístco