

**MBA em Ciência de Dados**  
**Aula 4 – Exemplos**  
**Prof. Francisco Rodrigues**

1 - O tempo para desenvolver um servidor web em uma empresa é descrito por uma variável aleatória  $X$ , medida em dias, com distribuição normal de média  $\mu = 45$  e variância  $\sigma = 400$ . Calcule a probabilidade de que um novo servidor web será finalizado entre 40 e 45 dias.

**RESOLUÇÃO**

Temos que  $X \sim N(\mu = 45, \sigma^2 = 400)$ . Podemos usar a transformação

$$Z = \frac{X - \mu}{\sigma} \sim N(0,1)$$

Ou seja,  $Z$  tem distribuição normal com média igual a zero e variância igual a 1.

Assim, temos:

$$P(30 \leq X \leq 40) = P\left(\frac{40 - \mu}{\sigma} \leq \frac{X - \mu}{\sigma} \leq \frac{45 - \mu}{\sigma}\right) = P\left(\frac{40 - 45}{20} \leq Z \leq \frac{45 - 45}{20}\right)$$

$$P(-0,75 \leq Z \leq 0) = 0,273.$$

Portanto, há 27,3% de chance de que o servidor seja concluído entre 40 e 45 dias.

2 - Uma população é descrita pela seguinte distribuição de probabilidades:

$$P(X = 2) = 0,2; P(X = 4) = 0,4; P(X = 6) = 0,4$$

Uma amostra com 50 observações é sorteada. Calcule a probabilidade de que a média dessa amostra seja maior do que 5.

**RESOLUÇÃO**

Precisamos calcular o desvio padrão da amostra. Primeiramente, calculamos o valor esperado:

$$E[X] = 2 \times 0,2 + 4 \times 0,4 + 6 \times 0,4 = 4,4$$

E o desvio padrão:

$$\sigma^2 = E[X^2] - E[X]^2 = 2^2 \times 0,2 + 4^2 \times 0,4 + 6^2 \times 0,4 - 4,4^2 = 2,24$$

$$\sigma = \sqrt{2,24} = 1,49$$

Usando o Teorema Central do Limite, vamos calcular a probabilidade pedida:

$$P(\bar{X} > 5) = P\left(\frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} > \frac{5 - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}}\right) = P\left(Z > \frac{5 - 4,4}{\frac{1,49}{\sqrt{50}}}\right) = P(Z > 0,31) = 0,378$$

3 - Em uma empresa de venda de softwares, a duração de conversas telefônicas (em minutos) segue o modelo exponencial com parâmetro  $\lambda = 1/5$ . Observando-se uma

amostra aleatória de 50 dessas chamadas, qual será a probabilidade de que tais amostras em média não ultrapassem 6 minutos?

### RESOLUÇÃO

Seja  $X$  a variável aleatória que representa o tempo das chamadas. Temos que  $X$  segue o modelo exponencial:

$$f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda} & \text{se } x \geq 0 \\ 0 & \text{se } x < 0 \end{cases}$$

Sendo a esperança e variância:

$$E[X] = \frac{1}{\lambda} = \frac{1}{\frac{1}{5}} = 5$$

$$\sigma^2 = \frac{1}{\lambda^2} = \frac{1}{\frac{1}{25}} = 25$$

Queremos calcular:

$$P(\bar{X} < 6)$$

Usando o Teorema Central do Limite:

$$P(\bar{X} < 6) = P\left(\frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} < \frac{6 - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}}\right) = P\left(Z < \frac{6 - 5}{\frac{5}{\sqrt{50}}}\right) = P(Z < 1,41) = 0,92$$

Portanto, há uma probabilidade de 92% de que as chamadas não ultrapassem 6 minutos.

4 - Qual deve ser o tamanho de uma amostra a ser retirada de uma população  $X \sim N(\mu = 100, \sigma = 50)$  para que  $P(-90 < \bar{X} < 110) = 0,95$ ?

### RESOLUÇÃO

Podemos usar o Teorema Central do Limite:

$$P(-90 < \bar{X} < 110) = 0,95$$
$$P\left(\frac{-90 - 100}{\frac{50}{\sqrt{n}}} < Z < \frac{110 - 100}{\frac{50}{\sqrt{n}}}\right) = 0,95$$

Pela tabela normal padronizada, para  $P(-z_\alpha < Z < z_\alpha) = 0,95$ , temos que  $z_\alpha = 1,96$ . Assim,

$$\frac{110 - 100}{\frac{50}{\sqrt{n}}} = 1,96$$

Resolvendo:

$$n = (1,96 \times 5)^2 = 96,0$$

Portanto, o tamanho da amostra deve ser igual a 96.

5 - Seja  $[X_1, X_2, \dots, X_n]$  uma amostra aleatória de uma população com média  $\mu$  e variância  $\sigma^2$ . Mostre que para a estatística  $Z = (\bar{X} - \mu)/(\sigma/\sqrt{n})$ , temos  $E[Z] = 0$  e  $V(Z) = 1$ .

### RESOLUÇÃO

Temos:

$$Z = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}$$

Aplicando a esperança em ambos os lados:

$$E[Z] = E\left[\frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}}\right]$$

Mas, a esperança é uma função linear, onde  $E[aX + b] = aE[X] + b$ , para  $a$  e  $b$  constantes.

$$E[Z] = \frac{1}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} (E[\bar{X}] - \mu)$$

Mas, como  $\bar{X}$  é um estimador não-viesado, temos  $E[\bar{X}] = \mu$  e, portanto,

$$E[Z] = 0.$$

No caso da variância, temos a seguinte propriedade:

$$V(aX + Y + c) = a^2V(X) + V(Y)$$

Se  $X$  e  $Y$  são independentes e  $a$  e  $c$  são constantes.

Então:

$$V(Z) = V\left(\frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}}\right) = \frac{n}{\sigma^2} V(\bar{X}).$$

Mas,  $V(\bar{X}) = \sigma^2/n$ . Portanto,

$$V(Z) = V\left(\frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}}\right) = \frac{n}{\sigma^2} \frac{\sigma^2}{n} = 1$$

Portanto,  $Z \sim N(\mu = 0, \sigma = 1)$ .

6 - Mostre que se  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  (todas independentes) é uma variável aleatória de uma população com média  $\mu$  e variância  $\sigma^2$ , então  $E[\bar{X}] = \mu$  e  $V(\bar{X}) = \sigma^2/n$ .

### RESOLUÇÃO

Temos:

$$E[\bar{X}] = E\left[\sum_{i=1}^n \frac{X_i}{n}\right] = \frac{1}{n} [E[X_1] + E[X_2] + \dots + E[X_n]]$$

Mas, temos que  $E[X_i] = \mu$  para  $i = 1, 2, \dots, n$ .

Então

$$E[\bar{X}] = E\left[\sum_{i=1}^n \frac{X_i}{n}\right] = \frac{1}{n} [E[X_1] + E[X_2] + \cdots + E[X_n]] = \frac{n\mu}{n} = \mu.$$

Portanto,

$$E[\bar{X}] = \mu.$$

Para a variância:

$$V(\bar{X}) = V\left(\sum_{i=1}^n \frac{X_i}{n}\right) = \frac{1}{n^2} (V(X_1) + V(X_2) + \cdots + V(X_n))$$

Mas, temos que  $V(X_i) = \sigma^2$ , pois cada elemento da amostra tem a mesma distribuição que a população. Assim,

$$V(\bar{X}) = \frac{1}{n^2} (V(X_1) + V(X_2) + \cdots + V(X_n)) = \frac{1}{n^2} (\sigma^2 + \sigma^2 + \cdots + \sigma^2) = \frac{1}{n^2} (n\sigma^2) = \frac{\sigma^2}{n}$$

Portanto,

$$V(\bar{X}) = \frac{\sigma^2}{n}.$$