ME414 - Estatística para Experimentalistas Parte 10

Notas de aula produzidas pelos professores **Samara Kiihl**, **Tatiana Benaglia** e **Benilton Carvalho** e modificadas pela Profa. **Larissa Avila Matos**

Esperança e Variância - variável aleatória discreta

Vimos que a esperança nos dá a média ponderada de todos os resultados possíveis de uma v.a..

Vimos que a esperança nos dá a média ponderada de todos os resultados possíveis de uma v.a..

No entanto, a esperança não descreve a dispersão dos dados.

Vimos que a esperança nos dá a média ponderada de todos os resultados possíveis de uma v.a..

No entanto, a esperança não descreve a dispersão dos dados.

Considere as seguintes v.a.'s:

Vimos que a esperança nos dá a média ponderada de todos os resultados possíveis de uma v.a..

No entanto, a esperança não descreve a dispersão dos dados.

Considere as seguintes v.a.'s:

$$U=0$$
, com probabilidade 1

$$V = \begin{cases} -1, & \text{com prob. } 1/2 \\ 1, & \text{com prob. } 1/2 \end{cases}$$
 e $W = \begin{cases} -10, & \text{com prob. } 1/2 \\ 10, & \text{com prob. } 1/2 \end{cases}$

Vimos que a esperança nos dá a média ponderada de todos os resultados possíveis de uma v.a..

No entanto, a esperança não descreve a dispersão dos dados.

Considere as seguintes v.a.'s:

U=0, com probabilidade 1

$$V = \begin{cases} -1, & \text{com prob. } 1/2 \\ 1, & \text{com prob. } 1/2 \end{cases}$$
 e $W = \begin{cases} -10, & \text{com prob. } 1/2 \\ 10, & \text{com prob. } 1/2 \end{cases}$

$$\mathbb{E}(U) = \mathbb{E}(V) = \mathbb{E}(W) = 0$$

Vimos que a esperança nos dá a média ponderada de todos os resultados possíveis de uma v.a..

No entanto, a esperança não descreve a dispersão dos dados.

Considere as seguintes v.a.'s:

U=0, com probabilidade 1

$$V = \begin{cases} -1, & \text{com prob. } 1/2 \\ 1, & \text{com prob. } 1/2 \end{cases}$$
 e $W = \begin{cases} -10, & \text{com prob. } 1/2 \\ 10, & \text{com prob. } 1/2 \end{cases}$

$$\mathbb{E}(U) = \mathbb{E}(V) = \mathbb{E}(W) = 0$$

No entanto, claramente a dispersão é bem diferente para as três variáveis.

Queremos uma medida para quantificar quão distantes os valores da v.a. X estão da sua esperança.

Queremos uma medida para quantificar quão distantes os valores da v.a. X estão da sua esperança.

Definição: Se X é uma v.a. com esperança $\mathbb{E}(X) = \mu$, então a variância de X é:

$$Var(X) = \mathbb{E}[(X - \mu)^2]$$

Notação: $\sigma^2 = Var(X)$

Queremos uma medida para quantificar quão distantes os valores da v.a. X estão da sua esperança.

Definição: Se X é uma v.a. com esperança $\mathbb{E}(X) = \mu$, então a variância de X é:

$$Var(X) = \mathbb{E}[(X - \mu)^2]$$

Notação: $\sigma^2 = Var(X)$

Se X é uma v.a. discreta assumindo valores x_1, x_2, \ldots, x_n com respectivas probabilidades $P(X = x_i) = p_i$, então:

$$Var(X) = \sum_{i=1}^{n} (x_i - \mu)^2 p_i$$

Definição:
$$Var(X) = \mathbb{E}([X - \mathbb{E}(X)]^2)$$

Definição:
$$Var(X) = \mathbb{E}([X - \mathbb{E}(X)]^2)$$

Uma forma alternativa de calcular a variância é usando a fórmula:

Definição:
$$Var(X) = \mathbb{E}([X - \mathbb{E}(X)]^2)$$

Uma forma alternativa de calcular a variância é usando a fórmula:

$$Var(X) = \mathbb{E}(X^2) - [\mathbb{E}(X)]^2$$

Definição:
$$Var(X) = \mathbb{E}([X - \mathbb{E}(X)]^2)$$

Uma forma alternativa de calcular a variância é usando a fórmula:

$$Var(X) = \mathbb{E}(X^2) - [\mathbb{E}(X)]^2$$

Definição:
$$Var(X) = \mathbb{E}([X - \mathbb{E}(X)]^2)$$

Uma forma alternativa de calcular a variância é usando a fórmula:

$$Var(X) = \mathbb{E}(X^2) - [\mathbb{E}(X)]^2$$

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

Definição:
$$Var(X) = \mathbb{E}([X - \mathbb{E}(X)]^2)$$

Uma forma alternativa de calcular a variância é usando a fórmula:

$$Var(X) = \mathbb{E}(X^2) - [\mathbb{E}(X)]^2$$

$$\mathbb{E}([X - \mathbb{E}(X)]^2) = \mathbb{E}([X - \mu]^2)$$
=

Definição:
$$Var(X) = \mathbb{E}([X - \mathbb{E}(X)]^2)$$

Uma forma alternativa de calcular a variância é usando a fórmula:

$$Var(X) = \mathbb{E}(X^2) - [\mathbb{E}(X)]^2$$

$$\mathbb{E}([X - \mathbb{E}(X)]^2) = \mathbb{E}([X - \mu]^2)$$
$$= \mathbb{E}(X^2 - 2X\mu + \mu^2) =$$

Definição:
$$Var(X) = \mathbb{E}([X - \mathbb{E}(X)]^2)$$

Uma forma alternativa de calcular a variância é usando a fórmula:

$$Var(X) = \mathbb{E}(X^2) - [\mathbb{E}(X)]^2$$

$$\mathbb{E}([X - \mathbb{E}(X)]^2) = \mathbb{E}([X - \mu]^2)$$

$$= \mathbb{E}(X^2 - 2X\mu + \mu^2) = \mathbb{E}(X^2) - 2\mu\mathbb{E}(X) + \mu^2$$

$$=$$

Definição:
$$Var(X) = \mathbb{E}([X - \mathbb{E}(X)]^2)$$

Uma forma alternativa de calcular a variância é usando a fórmula:

$$Var(X) = \mathbb{E}(X^2) - [\mathbb{E}(X)]^2$$

$$\mathbb{E}([X - \mathbb{E}(X)]^2) = \mathbb{E}([X - \mu]^2)$$

$$= \mathbb{E}(X^2 - 2X\mu + \mu^2) = \mathbb{E}(X^2) - 2\mu\mathbb{E}(X) + \mu^2$$

$$= \mathbb{E}(X^2) - 2\mu\mu + \mu^2 =$$

Definição:
$$Var(X) = \mathbb{E}([X - \mathbb{E}(X)]^2)$$

Uma forma alternativa de calcular a variância é usando a fórmula:

$$Var(X) = \mathbb{E}(X^2) - [\mathbb{E}(X)]^2$$

$$\mathbb{E}([X - \mathbb{E}(X)]^2) = \mathbb{E}([X - \mu]^2)$$

$$= \mathbb{E}(X^2 - 2X\mu + \mu^2) = \mathbb{E}(X^2) - 2\mu\mathbb{E}(X) + \mu^2$$

$$= \mathbb{E}(X^2) - 2\mu\mu + \mu^2 = \mathbb{E}(X^2) - 2\mu^2 + \mu^2$$

$$=$$

Definição:
$$Var(X) = \mathbb{E}([X - \mathbb{E}(X)]^2)$$

Uma forma alternativa de calcular a variância é usando a fórmula:

$$Var(X) = \mathbb{E}(X^2) - [\mathbb{E}(X)]^2$$

$$\mathbb{E}([X - \mathbb{E}(X)]^2) = \mathbb{E}([X - \mu]^2)$$

$$= \mathbb{E}(X^2 - 2X\mu + \mu^2) = \mathbb{E}(X^2) - 2\mu\mathbb{E}(X) + \mu^2$$

$$= \mathbb{E}(X^2) - 2\mu\mu + \mu^2 = \mathbb{E}(X^2) - 2\mu^2 + \mu^2$$

$$= \mathbb{E}(X^2) - \mu^2$$

$$=$$

Definição:
$$Var(X) = \mathbb{E}([X - \mathbb{E}(X)]^2)$$

Uma forma alternativa de calcular a variância é usando a fórmula:

$$Var(X) = \mathbb{E}(X^2) - [\mathbb{E}(X)]^2$$

$$\mathbb{E}([X - \mathbb{E}(X)]^2) = \mathbb{E}([X - \mu]^2)$$

$$= \mathbb{E}(X^2 - 2X\mu + \mu^2) = \mathbb{E}(X^2) - 2\mu\mathbb{E}(X) + \mu^2$$

$$= \mathbb{E}(X^2) - 2\mu\mu + \mu^2 = \mathbb{E}(X^2) - 2\mu^2 + \mu^2$$

$$= \mathbb{E}(X^2) - \mu^2$$

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

$$X = \begin{cases} 1, & \text{com probabilidade } p \\ 0, & \text{com probabilidade } 1 - p \end{cases}$$

$$X = \begin{cases} 1, & \text{com probabilidade } p \\ 0, & \text{com probabilidade } 1-p \end{cases}$$

$$\mathbb{E}(X) = 1 \times p + 0 \times (1-p) = p$$

$$Var(X) = \mathbb{E}(X^2) - p^2$$

$$X = \begin{cases} 1, & \text{com probabilidade } p \\ 0, & \text{com probabilidade } 1-p \end{cases}$$

$$\mathbb{E}(X) = 1 \times p + 0 \times (1-p) = p$$

$$Var(X) = \mathbb{E}(X^2) - p^2$$

$$X^{2} = \begin{cases} 1^{2}, & \text{com probabilidade } p \\ 0^{2}, & \text{com probabilidade } 1 - p \end{cases}$$

$$X = \begin{cases} 1, & \text{com probabilidade } p \\ 0, & \text{com probabilidade } 1-p \end{cases}$$

$$\mathbb{E}(X) = 1 \times p + 0 \times (1-p) = p$$

$$Var(X) = \mathbb{E}(X^2) - p^2$$

$$X^2 = \begin{cases} 1^2, & \text{com probabilidade } p \\ 0^2, & \text{com probabilidade } 1 - p \end{cases}$$

$$\mathbb{E}(X^2) = 1 \times p + 0 \times (1 - p) = p$$

$$Var(X) = p - p^2 = p(1 - p)$$

 \blacksquare Para qualquer v.a. X e constantes a e b:

$$\mathbb{E}(aX+b) = a\mathbb{E}(X) + b$$

 \blacksquare Para qualquer v.a. X e constantes a e b:

$$\mathbb{E}(aX+b) = a\mathbb{E}(X) + b$$

Casos particulares:

- $\blacksquare \mathbb{E}(X+b) = \mathbb{E}(X) + b$
- $\blacksquare \ \mathbb{E}(aX) = a\mathbb{E}(X)$

 \blacksquare Para qualquer v.a. X e constantes a e b:

$$\mathbb{E}(aX + b) = a\mathbb{E}(X) + b$$

Casos particulares:

- $\blacksquare \mathbb{E}(X+b) = \mathbb{E}(X) + b$
- $\blacksquare \mathbb{E}(aX) = a\mathbb{E}(X)$
- 2 Se X_1, X_2, \ldots, X_n são variáveis aleatórias:

$$\mathbb{E}\left(\sum_{i=1}^{n} X_i\right) = \sum_{i=1}^{n} \mathbb{E}(X_i)$$

Proposição: Se X é uma v.a. discreta com valores x_i e função de massa $p(x_i)$, então para qualquer função g:

$$\mathbb{E}[g(X)] = \sum_{i} g(x_i)p(x_i)$$

Proposição: Se X é uma v.a. discreta com valores x_i e função de massa $p(x_i)$, então para qualquer função g:

$$\mathbb{E}[g(X)] = \sum_{i} g(x_i)p(x_i)$$

Exemplo: Seja X uma v.a. tal que:

$$X = \begin{cases} 1, & \text{com probabilidade } p \\ 0, & \text{com probabilidade } 1 - p \end{cases}$$

Proposição: Se X é uma v.a. discreta com valores x_i e função de massa $p(x_i)$, então para qualquer função g:

$$\mathbb{E}[g(X)] = \sum_{i} g(x_i)p(x_i)$$

Exemplo: Seja X uma v.a. tal que:

$$X = \begin{cases} 1, & \text{com probabilidade } p \\ 0, & \text{com probabilidade } 1 - p \end{cases}$$

$$\mathbb{E}(X^2) = 1^2 \times p + 0^2 \times (1 - p) = p$$

Propriedades da Variância

 \blacksquare Para qualquer v.a. X e constantes a e b:

$$Var(aX + b) = a^2 Var(X)$$

Propriedades da Variância

 \blacksquare Para qualquer v.a. X e constantes a e b:

$$Var(aX + b) = a^2 Var(X)$$

Casos particulares:

- Var(X+b) = Var(X)

Propriedades da Variância

 \blacksquare Para qualquer v.a. X e constantes a e b:

$$Var(aX + b) = a^2 Var(X)$$

Casos particulares:

- Var(X+b) = Var(X)
- $Var(aX) = a^2 Var(X)$
- 2 Se X_1, X_2, \ldots, X_n são variáveis aleatórias independentes:

$$Var\left(\sum_{i=1}^{n} X_i\right) = \sum_{i=1}^{n} Var(X_i)$$

■ A média, valor esperado ou esperança de uma variável aleatória discreta X, cuja f.d.p. é dada por $P(X = x_i) = p_i$ é dada pela expressão:

$$\mu_X = \mathbb{E}(X) = \sum_{i \ge 1} x_i p_i$$

■ A média, valor esperado ou esperança de uma variável aleatória discreta X, cuja f.d.p. é dada por $P(X = x_i) = p_i$ é dada pela expressão:

$$\mu_X = \mathbb{E}(X) = \sum_{i \ge 1} x_i p_i$$

■ A **mediana** (Md) é o valor que satisfaz:

$$P(X \ge Md) \ge \frac{1}{2}$$
 e $P(X \le Md) \ge \frac{1}{2}$

■ A média, valor esperado ou esperança de uma variável aleatória discreta X, cuja f.d.p. é dada por $P(X = x_i) = p_i$ é dada pela expressão:

$$\mu_X = \mathbb{E}(X) = \sum_{i \ge 1} x_i p_i$$

■ A **mediana** (Md) é o valor que satisfaz:

$$P(X \ge Md) \ge \frac{1}{2}$$
 e $P(X \le Md) \ge \frac{1}{2}$

■ A **moda** (Mo) é o valor da variável X que tem maior probabilidade de ocorrência:

$$P(X = Mo) = \max\{p_1, p_2, \ldots\}$$

Exemplo: Considere a v.a. discreta X, tal que:

\overline{X}	-5	10	15	20
P(X=x)	0.3	0.2	0.4	0.1

Exemplo: Considere a v.a. discreta X, tal que:

\overline{X}	-5	10	15	20
P(X=x)	0.3	0.2	0.4	0.1

$$\mu_X = \mathbb{E}(X) = (-5) \times 0.3 + 10 \times 0.2 + 15 \times 0.4 + 20 \times 0.1 = 8.5$$

Exemplo: Considere a v.a. discreta X, tal que:

\overline{X}	-5	10	15	20
P(X=x)	0.3	0.2	0.4	0.1

$$\mu_X = \mathbb{E}(X) = (-5) \times 0.3 + 10 \times 0.2 + 15 \times 0.4 + 20 \times 0.1 = 8.5$$

$$Mo(X) = 15$$

Exemplo: Considere a v.a. discreta X, tal que:

\overline{X}	-5	10	15	20
P(X=x)	0.3	0.2	0.4	0.1

$$\mu_X = \mathbb{E}(X) = (-5) \times 0.3 + 10 \times 0.2 + 15 \times 0.4 + 20 \times 0.1 = 8.5$$

$$Mo(X) = 15$$

$$P(X \le 10) = P(X \ge 15) = 0.5,$$

então a mediana é

$$Md(X) = \frac{10+15}{2} = 12.5$$

Exemplo: Considere a v.a. discreta X, tal que:

\overline{X}	-5	10	15	20
P(X=x)	0.3	0.2	0.4	0.1

$$\mu_X = \mathbb{E}(X) = (-5) \times 0.3 + 10 \times 0.2 + 15 \times 0.4 + 20 \times 0.1 = 8.5$$

$$Mo(X) = 15$$

$$P(X \le 10) = P(X \ge 15) = 0.5,$$

então a mediana é

$$Md(X) = \frac{10+15}{2} = 12.5$$

■ Obs: Note que nem a média (8.5) nem a mediana (12.5) são valores assumidos pela variável X.

Exemplo: Considere a v.a. X tal que:

X	2	5	8	15	20
P(X=x)	0.1	0.3	0.2	0.2	0.2

Exemplo: Considere a v.a. X tal que:

X	2	5	8	15	20
P(X=x)	0.1	0.3	0.2	0.2	0.2

$$\mu_X = 10.3$$

Exemplo: Considere a v.a. X tal que:

X	2	5	8	15	20
P(X=x)	0.1	0.3	0.2	0.2	0.2

$$\mu_X = 10.3$$

$$Mo(X) = 5$$

Exemplo: Considere a v.a. X tal que:

X	2	5	8	15	20
P(X=x)	0.1	0.3	0.2	0.2	0.2

$$\mu_X = 10.3$$

$$Mo(X) = 5$$

$$Md(X) = 8$$

Exemplo: Considere a v.a. X do slide anterior e seja Y=5X-10 , então

Exemplo: Considere a v.a. X do slide anterior e seja Y=5X-10 , então

\overline{Y}	0	15	30	65	90
P(Y=y)	0.1	0.3	0.2	0.2	0.2

Exemplo: Considere a v.a. X do slide anterior e seja Y=5X-10 , então

\overline{Y}	0	15	30	65	90
P(Y=y)	0.1	0.3	0.2	0.2	0.2

$$\mu_Y = 41.5, \quad Mo(Y) = 15 \quad \text{e} \quad Md(Y) = 30$$

Exemplo: Considere a v.a. X do slide anterior e seja Y=5X-10 , então

\overline{Y}	0	15	30	65	90
$\overline{P(Y=y)}$	0.1	0.3	0.2	0.2	0.2

Calcule a média, a moda e a mediana de Y.

$$\mu_Y = 41.5, \quad Mo(Y) = 15 \quad e \quad Md(Y) = 30$$

Note que, como Y = 5X - 10:

$$\mu_Y = 5\mu_X - 10 = 5 \times 10.3 - 10 = 41.5$$

$$Mo(Y) = 5Mo(X) - 10 = 5 \times 5 - 10 = 15$$

$$Md(Y) = 5Md(X) - 10 = 5 \times 8 = 10 = 30$$

Considere uma urna contendo três bolas vermelhas e cinco pretas.

Retire três bolas, sem reposição, e defina a variável aleatória X igual ao número de bolas pretas.

Obtenha a distribuição de X. Calcule a esperança e a variância.

Fonte: Morettin | Bussab, Estatística Básica 5^a edição, pág 135.

Repare que não há reposição:

Considere uma urna contendo três bolas vermelhas e cinco pretas.

Retire três bolas, sem reposição, e defina a variável aleatória X igual ao número de bolas pretas.

Obtenha a distribuição de X. Calcule a esperança e a variância.

Fonte: Morettin | Bussab, Estatística Básica 5^a edição, pág 135.

Repare que não há reposição:

 a primeira extração tem 5 possibilidades em 8 de ser uma bola preta;

Considere uma urna contendo três bolas vermelhas e cinco pretas.

Retire três bolas, sem reposição, e defina a variável aleatória X igual ao número de bolas pretas.

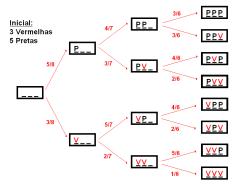
Obtenha a distribuição de X. Calcule a esperança e a variância.

Fonte: Morettin | Bussab, Estatística Básica 5^a edição, pág 135.

Repare que não há reposição:

- a primeira extração tem 5 possibilidades em 8 de ser uma bola preta;
- a segunda terá 5 em 7 se a primeira for vermelha, ou 4 em 7 se a primeira foi preta, e assim por diante.

Retirar 3 bolas, sem reposição, de uma urna com 3 bolas vermelhas e 5 pretas



A partir do gráfico, podemos construir uma tabela com os eventos do espaço amostral:

Extrações	Probabilidade
PPP	$5/8 \times 4/7 \times 3/6 = 5/28$
PPV	$5/8 \times 4/7 \times 3/6 = 5/28$
PVP	$5/8 \times 3/7 \times 4/6 = 5/28$
VPP	$3/8 \times 5/7 \times 4/6 = 5/28$
PVV	$5/8 \times 3/7 \times 2/6 = 5/56$
VPV	$3/8 \times 5/7 \times 2/6 = 5/56$
VVP	$3/8 \times 2/7 \times 5/6 = 5/56$
VVV	$3/8 \times 2/7 \times 1/6 = 1/56$

Como X é o número de bolas pretas, temos que:

Como X é o número de bolas pretas, temos que:

Somando as probabilidades dos eventos, encontradas anteriormente, obtemos a função de distribuição de X, $p_X(x)$.

Como X é o número de bolas pretas, temos que:

Somando as probabilidades dos eventos, encontradas anteriormente, obtemos a função de distribuição de X, $p_X(x)$.

Eventos	X = x	$p_X(x) = P(X = x)$
$\overline{\{VVV\}}$	0	0.02
$\{VVP\} \cup \{VPV\} \cup \{PVV\}$	1	0.27
$\{PPV\} \cup \{PVP\} \cup \{VPP\}$	2	0.53
$\{PPP\}$	3	0.18

Podemos calcular a esperança e a variância de X a partir de sua função de probabilidade:

$$\mu = \mathbb{E}(X) = \sum_{x=0}^{3} x p_X(x)$$

Podemos calcular a esperança e a variância de X a partir de sua função de probabilidade:

$$\mu = \mathbb{E}(X) = \sum_{x=0}^{3} x p_X(x)$$
$$= 0 \times 0.02 + 1 \times 0.27 + 2 \times 0.53 + 3 \times 0.18 = 1.87$$

$$Var(X) = \mathbb{E}[(X - \mu)^2] = \sum_{x=0}^{3} (x - \mu)^2 p_X(x)$$

Podemos calcular a esperança e a variância de X a partir de sua função de probabilidade:

$$\mu = \mathbb{E}(X) = \sum_{x=0}^{3} x p_X(x)$$
$$= 0 \times 0.02 + 1 \times 0.27 + 2 \times 0.53 + 3 \times 0.18 = 1.87$$

$$Var(X) = \mathbb{E}[(X - \mu)^2] = \sum_{x=0}^{3} (x - \mu)^2 p_X(x)$$
$$= (0 - 1.87)^2 \times 0.02 + (1 - 1.87)^2 \times 0.27 +$$
$$+ (2 - 1.87)^2 \times 0.53 + (3 - 1.87)^2 \times 0.18 = 0.51$$

O tempo T, em minutos, necessário para um operário processar certa peça é uma v.a. com a seguinte distribuição de probabilidade:

\overline{T}	2	3	4	5	6	7
$\overline{P(T=t)}$	0.1	0.1	0.3	0.2	0.2	0.1

- Calcule o tempo médio de processamento.
- 2 Cada peça processada paga ao operador \$2.00 mas, se ele processa a peça em menos de 6 minutos, ganha \$0.50 por minuto poupado. Por exemplo, se ele processa a peça em 4 minutos, ganha um bônus de \$1.00. Encontre a distribuição, a média e a variância da v.a. S: quantia paga por peça.

Fonte: Morettin & Bussab, Estatística Básica 5^a edição, pág 140.

1 Tempo médio de processamento

$$\mathbb{E}(T) = \sum_{t=2}^{7} tP(T=t)$$

1 Tempo médio de processamento

$$\mathbb{E}(T) = \sum_{t=2}^{7} tP(T=t)$$

$$= 2 \times 0.1 + 3 \times 0.1 + 4 \times 0.3 + 5 \times 0.2 + 6 \times 0.2 + 7 \times 0.1 = 4.6$$

1 Tempo médio de processamento

$$\mathbb{E}(T) = \sum_{t=2}^{7} tP(T=t)$$

$$= 2 \times 0.1 + 3 \times 0.1 + 4 \times 0.3 + 5 \times 0.2 + 6 \times 0.2 + 7 \times 0.1 = 4.6$$

2 Podemos trocar os valores na tabela do tempo, pelo total ganho por peça. Note, contudo, que o operário receberá \$2.00 no evento $\{T=6\} \cup \{T=7\}$, logo somamos suas probabilidades. Seja S a v.a. "ganho final".

1 Tempo médio de processamento

$$\mathbb{E}(T) = \sum_{t=2}^{7} tP(T=t)$$

$$= 2 \times 0.1 + 3 \times 0.1 + 4 \times 0.3 + 5 \times 0.2 + 6 \times 0.2 + 7 \times 0.1 = 4.6$$

2 Podemos trocar os valores na tabela do tempo, pelo total ganho por peça. Note, contudo, que o operário receberá \$2.00 no evento $\{T=6\} \cup \{T=7\}$, logo somamos suas probabilidades. Seja S a v.a. "ganho final".

\overline{S}	\$4.00	\$3.50	\$3.00	\$2.50	\$2.00
P(S=s)	0.1	0.1	0.3	0.2	0.3

Obtemos a média e a variância de S através da definição:

$$\mathbb{E}(S) = \sum_{s} sP(S=s)$$

Obtemos a média e a variância de S através da definição:

$$\mathbb{E}(S) = \sum_{s} sP(S=s)$$
 = $4 \times 0.1 + 3.5 \times 0.1 + 3 \times 0.3 + 2.5 \times 0.2 + 2 \times 0.3 = 2.75$

$$\mathbb{E}(S^2) = \sum_s s^2 P(S=s)$$

Obtemos a média e a variância de S através da definição:

$$\mathbb{E}(S) = \sum_{s} sP(S=s)$$

$$= 4 \times 0.1 + 3.5 \times 0.1 + 3 \times 0.3 + 2.5 \times 0.2 + 2 \times 0.3 = 2.75$$

$$\mathbb{E}(S^2) = \sum_s s^2 P(S=s)$$

$$= 16 \times 0.1 + 12.25 \times 0.1 + 9 \times 0.3 + 6.25 \times 0.2 + 4 \times 0.3 = 7.975$$

Exemplo (continuação)

Obtemos a média e a variância de S através da definição:

$$\mathbb{E}(S) = \sum_{s} sP(S=s)$$

$$= 4 \times 0.1 + 3.5 \times 0.1 + 3 \times 0.3 + 2.5 \times 0.2 + 2 \times 0.3 = 2.75$$

$$\mathbb{E}(S^2) = \sum_s s^2 P(S=s)$$

= $16 \times 0.1 + 12.25 \times 0.1 + 9 \times 0.3 + 6.25 \times 0.2 + 4 \times 0.3 = 7.975$

Então,

$$Var(S) = 7.975 - (2.75)^2 = 0.4125$$

Principais Modelos Discretos

Exemplo: Uma rifa tem 100 bilhetes numerados de 1 a 100. Tenho 5 bilhetes consecutivos numerados de 21 a 25, e meu colega tem outros 5 bilhetes, com os números 1, 11, 29, 68 e 93.

Exemplo: Uma rifa tem 100 bilhetes numerados de 1 a 100. Tenho 5 bilhetes consecutivos numerados de 21 a 25, e meu colega tem outros 5 bilhetes, com os números 1, 11, 29, 68 e 93.

Quem tem maior probabilidade de ser sorteado?

espalhar os números é a melhor forma de ganhar o sorteio?

Exemplo: Uma rifa tem 100 bilhetes numerados de 1 a 100. Tenho 5 bilhetes consecutivos numerados de 21 a 25, e meu colega tem outros 5 bilhetes, com os números 1, 11, 29, 68 e 93.

- espalhar os números é a melhor forma de ganhar o sorteio?
- assumindo honestidade da rifa, todos os números têm a mesma probabilidade de ocorrência, com $\frac{1}{100}$ para cada um.

Exemplo: Uma rifa tem 100 bilhetes numerados de 1 a 100. Tenho 5 bilhetes consecutivos numerados de 21 a 25, e meu colega tem outros 5 bilhetes, com os números 1, 11, 29, 68 e 93.

- espalhar os números é a melhor forma de ganhar o sorteio?
- assumindo honestidade da rifa, todos os números têm a mesma probabilidade de ocorrência, com $\frac{1}{100}$ para cada um.
- como eu e meu colega temos 5 bilhetes, temos a mesma probabilidade de ganhar a rifa: $\frac{5}{100} = \frac{1}{20}$.

Exemplo: Uma rifa tem 100 bilhetes numerados de 1 a 100. Tenho 5 bilhetes consecutivos numerados de 21 a 25, e meu colega tem outros 5 bilhetes, com os números 1, 11, 29, 68 e 93.

- espalhar os números é a melhor forma de ganhar o sorteio?
- assumindo honestidade da rifa, todos os números têm a mesma probabilidade de ocorrência, com $\frac{1}{100}$ para cada um.
- como eu e meu colega temos 5 bilhetes, temos a mesma probabilidade de ganhar a rifa: $\frac{5}{100} = \frac{1}{20}$.
- assim, a probabilidade de ganhar depende somente da quantidade de bilhetes que se tem na mão, independente da numeração.

■ A v.a. discreta X, assumindo valores $x_1, x_2, ..., x_k$, segue uma distribuição uniforme discreta se, e somente se, cada valor possível tem a mesma probabilidade de ocorrer, isto é,

$$P(X = x_i) = p(x_i) = \frac{1}{k}, \quad \forall \ 1 \le i \le k.$$

■ A v.a. discreta X, assumindo valores $x_1, x_2, ..., x_k$, segue uma distribuição uniforme discreta se, e somente se, cada valor possível tem a mesma probabilidade de ocorrer, isto é,

$$P(X = x_i) = p(x_i) = \frac{1}{k}, \quad \forall \ 1 \le i \le k.$$

Exemplo: lançamento de um dado honesto de 6 faces

\overline{X}	1	2	3	4	5	6
p(x)	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$

A média e a variância são dadas por:

$$\mathbb{E}(X) = \sum_{i=1}^{k} x_i P(X = x_i) = \frac{1}{k} \sum_{i=1}^{k} x_i,$$

$$Var(X) = \sum_{i=1}^{k} (x_i - \mathbb{E}(X))^2 P(X = x_i) = \frac{1}{k} \sum_{i=1}^{k} (x_i - \mathbb{E}(X))^2$$

ou

$$Var(X) = \mathbb{E}(X^2) - [\mathbb{E}(X)]^2 = \frac{1}{k} \left[\sum_{j=1}^k x_j^2 - \frac{1}{k} \left(\sum_{j=1}^k x_j \right)^2 \right].$$

Exemplo: lançamento de um dado honesto de 6 faces

\overline{X}	1	2	3	4	5	6
p(x)	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$

Exemplo: lançamento de um dado honesto de 6 faces

\overline{X}	1	2	3	4	5	6
p(x)	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$

Calculando a esperança e a variância de X, temos

Exemplo: lançamento de um dado honesto de 6 faces

\overline{X}	1	2	3	4	5	6
p(x)	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$

Calculando a esperança e a variância de X, temos

$$\mathbb{E}(X) = \frac{1}{6}(1+2+3+4+5+6) = \frac{21}{6} = 3.5$$

$$Var(X) = \frac{1}{6} \left[(1+4+9+16+25+36) - \frac{1}{6}(21)^2 \right] = \frac{1}{6} \times \frac{35}{2} = 2.92$$

Cálculo da função de distribuição acumulada (f.d.a.) de uma variável uniforme discreta:

$$F(x) = P(X \le x) = \sum_{x_i \le x} \frac{1}{k} = \frac{\#(x_i \le x)}{k}$$

Cálculo da função de distribuição acumulada (f.d.a.) de uma variável uniforme discreta:

$$F(x) = P(X \le x) = \sum_{x_i \le x} \frac{1}{k} = \frac{\#(x_i \le x)}{k}$$

Exemplo: voltando ao exemplo do lançamento de um dado honesto de 6 faces

$$F(2) = P(X \le 2) = P(X = 1) + P(X = 2) = \frac{2}{6}$$

$$F(2.5) = P(X \le 2.5) = P(X = 1) + P(X = 2) = \frac{2}{6}$$

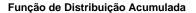
Uniforme Discreta - f.d.a

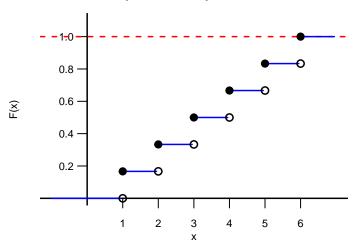
\overline{X}	p(x)	F(x)
1	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$
1 2	$\frac{1}{6}$	$\frac{2}{6}$
3	$\frac{1}{6}$	$\frac{3}{6}$
4	$ \begin{array}{c} \frac{1}{6} \\ \frac{1}{6} \\ \frac{1}{6} \\ \frac{1}{6} \\ \frac{1}{6} \\ \frac{1}{6} \end{array} $	16 26 36 46 56 66
5	$\frac{1}{6}$	$\frac{5}{6}$
6	$\frac{1}{6}$	$\frac{6}{6}$

Uniforme Discreta - Gráficos



Uniforme Discreta - Gráficos





Em muitas aplicações, cada observação de um experimento aleatório é **binária**: tem apenas dois resultados possíveis.

Em muitas aplicações, cada observação de um experimento aleatório é binária: tem apenas dois resultados possíveis.

Por exemplo, uma pessoa pode:

Em muitas aplicações, cada observação de um experimento aleatório é binária: tem apenas dois resultados possíveis.

Por exemplo, uma pessoa pode:

aceitar ou recusar uma oferta de cartão de crédito de seu banco.

Em muitas aplicações, cada observação de um experimento aleatório é binária: tem apenas dois resultados possíveis.

Por exemplo, uma pessoa pode:

- aceitar ou recusar uma oferta de cartão de crédito de seu banco.
- votar sim ou não em uma assembléia.

Considere um experimento aleatório com dois resultados possíveis: sucesso e fracasso.

Seja \boldsymbol{p} a probabilidade de sucesso.

Considere um experimento aleatório com dois resultados possíveis: sucesso e fracasso.

Seja p a probabilidade de sucesso.

Exemplo: lançar uma moeda e verificar se cai cara ou coroa.

Consideramos como sucesso, a obtenção de cara. Se a moeda é honesta, p=1/2.

Considere um experimento aleatório com dois resultados possíveis: sucesso e fracasso.

Seja p a probabilidade de sucesso.

Exemplo: lançar uma moeda e verificar se cai cara ou coroa.

Consideramos como sucesso, a obtenção de cara. Se a moeda é honesta, p=1/2.

Esse tipo de experimento é conhecido como Ensaio de Bernoulli.

Exemplo: lançar um dado, sendo "sucesso" o obtenção da face 6. Se o dado é honesto, a probabilidade de sucesso é p = 1/6.

Exemplo: lançar um dado, sendo "sucesso" o obtenção da face 6. Se o dado é honesto, a probabilidade de sucesso é p = 1/6.

Exemplo: Uma pessoa é escolhida ao acaso entre os moradores de uma cidade, e é perguntado a ela se concorda com um projeto.

Exemplo: lançar um dado, sendo "sucesso" o obtenção da face 6. Se o dado é honesto, a probabilidade de sucesso é p = 1/6.

Exemplo: Uma pessoa é escolhida ao acaso entre os moradores de uma cidade, e é perguntado a ela se concorda com um projeto.

As possíveis respostas são apenas "Sim" ou "Não".

$$\Omega = \{\mathrm{Sim}, \mathrm{N\tilde{a}o}\}$$

Exemplo: lançar um dado, sendo "sucesso" o obtenção da face 6. Se o dado é honesto, a probabilidade de sucesso é p = 1/6.

Exemplo: Uma pessoa é escolhida ao acaso entre os moradores de uma cidade, e é perguntado a ela se concorda com um projeto.

As possíveis respostas são apenas "Sim" ou "Não".

$$\Omega = \{\mathrm{Sim}, \mathrm{N\tilde{a}o}\}$$

$$X = \begin{cases} 1, & \text{se a pessoa respondeu sim } (sucesso) \\ 0, & \text{caso contrário } (fracasso) \end{cases}$$

Exemplo: lançar um dado, sendo "sucesso" o obtenção da face 6. Se o dado é honesto, a probabilidade de sucesso é p = 1/6.

Exemplo: Uma pessoa é escolhida ao acaso entre os moradores de uma cidade, e é perguntado a ela se concorda com um projeto.

As possíveis respostas são apenas "Sim" ou "Não".

$$\Omega = \{\mathrm{Sim}, \mathrm{N\tilde{a}o}\}$$

$$X = \begin{cases} 1, & \text{se a pessoa respondeu sim } (sucesso) \\ 0, & \text{caso contrário } (fracasso) \end{cases}$$

$$P(X = 1) = P(sucesso) = p \rightarrow P(X = 0) = P(fracasso) = 1 - p$$

Seja X uma v.a. discreta assumindo apenas valores 0 e 1, onde X=1 corresponde a sucesso e seja p a probabilidade de sucesso.

A distribuição de probabilidade de X é dada por:

$$P(X = x) = \begin{cases} p & \text{se } x = 1\\ 1 - p & \text{se } x = 0 \end{cases}$$

Ou de forma equivalente, podemos escrever como:

$$P(X = x) = p^{x}(1 - p)^{1 - x}$$
, para $x = 0, 1$

Notação: $X \sim b(p)$

Se X é um v.a. Bernoulli, $X \sim b(p)$, então:

Se X é um v.a. Bernoulli, $X \sim b(p)$, então:

$$\mathbb{E}(X) = p$$
 e $Var(X) = p(1-p)$

Se X é um v.a. Bernoulli, $X \sim b(p)$, então:

$$\mathbb{E}(X) = p$$
 e $Var(X) = p(1-p)$

Demonstração:

Se X é um v.a. Bernoulli, $X \sim b(p)$, então:

$$\mathbb{E}(X) = p$$
 e $Var(X) = p(1-p)$

Demonstração: Temos que,

$$\mathbb{E}(X) = 0 \times (1-p) + 1 \times p = p$$

е

$$\mathbb{E}(X^2) = 0^2 \times (1-p) + 1^2 \times p = p$$

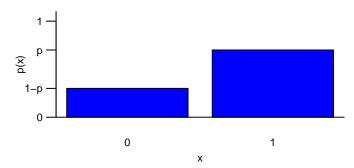
Então,

$$Var(X) = \mathbb{E}(X^2) - [\mathbb{E}(X)]^2$$
$$= p - p^2 = p(1 - p)$$

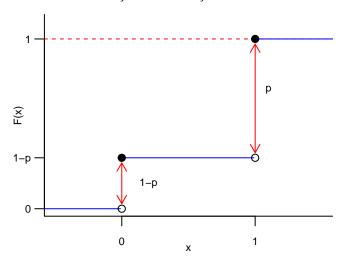
A função de distribuição acumulada de uma v.a. Bernoulli é:

$$F(x) = \begin{cases} 0, & x < 0 \\ 1 - p, & 0 \le x < 1 \\ 1, & x \ge 1 \end{cases}$$

Distribuição de Probabilidade



Função de Distribuição Acumulada



Exemplo: lançamos um dado e consideramos sucesso a obtenção da face 5.

Exemplo: lançamos um dado e consideramos sucesso a obtenção da face 5.

Supondo que o dado seja honesto, a probabilidade de sucesso é p=1/6. Então:

$$P(X = x) = \left(\frac{1}{6}\right)^x \left(\frac{5}{6}\right)^{1-x}$$
 para $x = 0, 1$
$$= \begin{cases} 5/6 & \text{se } x = 0\\ 1/6 & \text{se } x = 1 \end{cases}$$

Encontre a esperança e variância de X.

Exemplo: lançamos um dado e consideramos sucesso a obtenção da face 5.

Supondo que o dado seja honesto, a probabilidade de sucesso é p=1/6. Então:

$$P(X = x) = \left(\frac{1}{6}\right)^x \left(\frac{5}{6}\right)^{1-x} \quad \text{para } x = 0, 1$$
$$= \begin{cases} 5/6 & \text{se } x = 0\\ 1/6 & \text{se } x = 1 \end{cases}$$

Encontre a esperança e variância de X.

$$\mathbb{E}(X) = \frac{1}{6} \qquad \qquad \mathbb{E}(X^2) = \frac{1}{6}$$

Exemplo: lançamos um dado e consideramos sucesso a obtenção da face 5.

Supondo que o dado seja honesto, a probabilidade de sucesso é p=1/6. Então:

$$P(X = x) = \left(\frac{1}{6}\right)^x \left(\frac{5}{6}\right)^{1-x} \quad \text{para } x = 0, 1$$
$$= \begin{cases} 5/6 & \text{se } x = 0\\ 1/6 & \text{se } x = 1 \end{cases}$$

Encontre a esperança e variância de X.

$$\mathbb{E}(X) = \frac{1}{6} \qquad \qquad \mathbb{E}(X^2) = \frac{1}{6}$$

$$Var(X) = \frac{1}{6} - \frac{1}{36} = \frac{6-1}{36} = \frac{5}{36}$$

Ao obtermos uma amostra do experimento/fenômeno aleatório com observações binárias, podemos resumir os resultados usando o número ou a proporção de observações com o resultado de interesse.

Ao obtermos uma amostra do experimento/fenômeno aleatório com observações binárias, podemos resumir os resultados usando o número ou a proporção de observações com o resultado de interesse.

Sob certas condições, a v.a. X que conta o número de vezes que um resultado específico ocorreu, dentre dois possíveis, tem uma distribuição de probabilidade chamada **Binomial**.

Ao obtermos uma amostra do experimento/fenômeno aleatório com observações binárias, podemos resumir os resultados usando o número ou a proporção de observações com o resultado de interesse.

Sob certas condições, a v.a. X que conta o número de vezes que um resultado específico ocorreu, dentre dois possíveis, tem uma distribuição de probabilidade chamada **Binomial**.

Considere um experimento aleatório com espaço amostral Ω e o evento A.

Ao obtermos uma amostra do experimento/fenômeno aleatório com observações binárias, podemos resumir os resultados usando o número ou a proporção de observações com o resultado de interesse.

Sob certas condições, a v.a. X que conta o número de vezes que um resultado específico ocorreu, dentre dois possíveis, tem uma distribuição de probabilidade chamada **Binomial**.

Considere um experimento aleatório com espaço amostral Ω e o evento A.

Vamos dizer que ocorreu sucesso se o evento A aconteceu. Se A não aconteceu ocorreu fracasso.

Ao obtermos uma amostra do experimento/fenômeno aleatório com observações binárias, podemos resumir os resultados usando o número ou a proporção de observações com o resultado de interesse.

Sob certas condições, a v.a. X que conta o número de vezes que um resultado específico ocorreu, dentre dois possíveis, tem uma distribuição de probabilidade chamada **Binomial**.

Considere um experimento aleatório com espaço amostral Ω e o evento A.

Vamos dizer que ocorreu sucesso se o evento A aconteceu. Se A não aconteceu ocorreu fracasso.

Repetimos o experimento n vezes, de forma independente.

Ao obtermos uma amostra do experimento/fenômeno aleatório com observações binárias, podemos resumir os resultados usando o número ou a proporção de observações com o resultado de interesse.

Sob certas condições, a v.a. X que conta o número de vezes que um resultado específico ocorreu, dentre dois possíveis, tem uma distribuição de probabilidade chamada **Binomial**.

Considere um experimento aleatório com espaço amostral Ω e o evento A.

Vamos dizer que ocorreu sucesso se o evento A aconteceu. Se A não aconteceu ocorreu fracasso.

Repetimos o experimento n vezes, de forma independente.

Seja X o número de sucessos nos n experimentos.

Sabe-se que a eficiência de uma vacina é de 80%.

Um grupo de 3 indivíduos é sorteado, dentre a população vacinada, e cada um é submetido a testes para averiguar se está imunizado.

Nesse caso, consideramos como sucesso a imunização.

$$X_i = \begin{cases} 1, & \text{indivíduo i está imunizado} \\ 0, & \text{caso contrário} \end{cases}$$

Sabe-se que a eficiência de uma vacina é de 80%.

Um grupo de 3 indivíduos é sorteado, dentre a população vacinada, e cada um é submetido a testes para averiguar se está imunizado.

Nesse caso, consideramos como sucesso a imunização.

$$X_i = \begin{cases} 1, & \text{indivíduo i está imunizado} \\ 0, & \text{caso contrário} \end{cases}$$

Pelo enunciado, sabe-se que $P(X_i = 1) = p = 0.8$.

Os indivíduos 1, 2 e 3 são independentes.

Os indivíduos 1, 2 e 3 são independentes.

As v.a.'s X_1, X_2 e X_3 são Bernoulli.

Os indivíduos 1, 2 e 3 são independentes.

As v.a.'s X_1 , X_2 e X_3 são Bernoulli.

Se o interesse está em estudar X= número de indivíduos imunizados no grupo, X poderá assumir valores $\{0,1,2,3\}.$

Os indivíduos 1, 2 e 3 são independentes.

As v.a.'s X_1 , X_2 e X_3 são Bernoulli.

Se o interesse está em estudar X= número de indivíduos imunizados no grupo, X poderá assumir valores $\{0,1,2,3\}.$

Note que $X = X_1 + X_2 + X_3$.

evento	P(evento)	X
$\overline{X_1 = 0, X_2 = 0, X_3 = 0}$	$(0.2)^3$	0
$X_1 = 1, X_2 = 0, X_3 = 0$	$0.8 \times (0.2)^2$	1
$X_1 = 0, X_2 = 1, X_3 = 0$	$0.8 \times (0.2)^2$	1
$X_1 = 0, X_2 = 0, X_3 = 1$	$0.8 \times (0.2)^2$	1
$X_1 = 1, X_2 = 1, X_3 = 0$	$(0.8)^2 \times 0.2$	2
$X_1 = 1, X_2 = 0, X_3 = 1$	$(0.8)^2 \times 0.2$	2
$X_1 = 0, X_2 = 1, X_3 = 1$	$(0.8)^2 \times 0.2$	2
$X_1 = 1, X_2 = 1, X_3 = 1$	$(0.8)^3$	3

Assim, as probabilidades de cada valor possível de X são:

\overline{X}	0	1	2	3
P(X=x)	$(0.2)^3$	$3 \times 0.8 \times (0.2)^2$	$3 \times (0.8)^2 \times 0.2$	$(0.8)^3$

Assim, as probabilidades de cada valor possível de X são:

X	0	1	2	3
P(X=x)	$(0.2)^3$	$3 \times 0.8 \times (0.2)^2$	$3 \times (0.8)^2 \times 0.2$	$(0.8)^3$

E o comportamento de X é completamente determinado pela função:

Assim, as probabilidades de cada valor possível de X são:

X	0	1	2	3
P(X=x)	$(0.2)^3$	$3 \times 0.8 \times (0.2)^2$	$3 \times (0.8)^2 \times 0.2$	$(0.8)^3$

E o comportamento de X é completamente determinado pela função:

$$P(X = x) = {3 \choose x} (0.8)^x (0.2)^{3-x}, \qquad x = 0, 1, 2, 3$$

Modelo Geral: Considere a repetição de n ensaios X_i Bernoulli independentes e todos com a mesma probabilidade de sucesso p.

Modelo Geral: Considere a repetição de n ensaios X_i Bernoulli independentes e todos com a mesma probabilidade de sucesso p.

A variável aleatória $X=X_1+\ldots+X_n$ representa o total de sucessos e corresponde ao modelo Binomial com parâmetros n e p, ou seja, $X\sim Bin(n,p)$.

Modelo Geral: Considere a repetição de n ensaios X_i Bernoulli independentes e todos com a mesma probabilidade de sucesso p.

A variável aleatória $X=X_1+\ldots+X_n$ representa o total de sucessos e corresponde ao modelo Binomial com parâmetros n e p, ou seja, $X\sim Bin(n,p)$.

A probabilidade de se observar x é dada pela expressão geral:

$$P(X = x) = \binom{n}{x} p^x (1-p)^{n-x}, \qquad x = 0, 1, ..., n$$

Modelo Geral: Considere a repetição de n ensaios X_i Bernoulli independentes e todos com a mesma probabilidade de sucesso p.

A variável aleatória $X=X_1+\ldots+X_n$ representa o total de sucessos e corresponde ao modelo Binomial com parâmetros n e p, ou seja, $X\sim Bin(n,p)$.

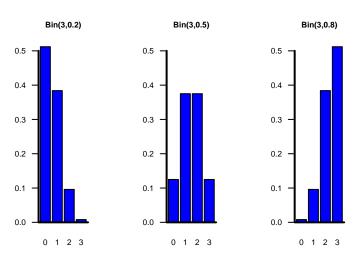
A probabilidade de se observar x é dada pela expressão geral:

$$P(X = x) = \binom{n}{x} p^x (1-p)^{n-x}, \qquad x = 0, 1, ..., n$$

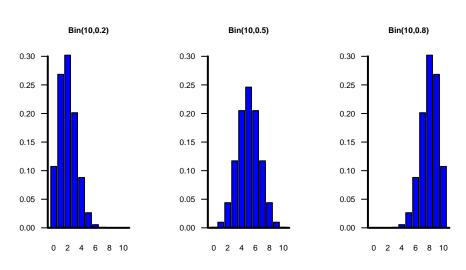
A esperança e variância de uma v.a. Binomial são dadas por:

$$\mathbb{E}(X) = np$$
 e $Var(X) = np(1-p)$

Distribuição de probabilidade de uma Bin(3, p), com p = 0.2, 0.5 e 0.8.



Distribuição de probabilidade de uma Bin(10, p), com p = 0.2, 0.5 e 0.8.



No exemplo da vacina, temos então que o número de indíviduos imunizados segue uma distribuição Binomial com n=3 e p=0.8

No exemplo da vacina, temos então que o número de indíviduos imunizados segue uma distribuição Binomial com n=3 e p=0.8

$$X \sim Bin(3, 0.8)$$

Qual a probabilidade de que dentre os 3 indíviduos, nenhum tenha sido imunizado?

No exemplo da vacina, temos então que o número de indíviduos imunizados segue uma distribuição Binomial com n=3 e p=0.8

$$X \sim Bin(3, 0.8)$$

Qual a probabilidade de que dentre os 3 indíviduos, nenhum tenha sido imunizado?

$$P(X=0) = {3 \choose 0} (0.8)^0 (0.2)^3 = 0.008$$

Encontre a esperança e variância.

No exemplo da vacina, temos então que o número de indíviduos imunizados segue uma distribuição Binomial com n=3 e p=0.8

$$X \sim Bin(3, 0.8)$$

Qual a probabilidade de que dentre os 3 indíviduos, nenhum tenha sido imunizado?

$$P(X=0) = {3 \choose 0} (0.8)^0 (0.2)^3 = 0.008$$

Encontre a esperança e variância.

$$\mathbb{E}(X) = 3 \times 0.8 = 2.4$$
 e $Var(X) = 3 \times 0.8 \times 0.2 = 0.48$

Um inspetor de qualidade extrai uma amostra aleatória de 10 tubos armazenados num depósito onde, de acordo com os padrões de produção, se espera um total de 20% de tubos defeituosos.

Um inspetor de qualidade extrai uma amostra aleatória de 10 tubos armazenados num depósito onde, de acordo com os padrões de produção, se espera um total de 20% de tubos defeituosos.

Qual é a probabilidade de que não mais do que 2 tubos extraídos sejam defeituosos?

Um inspetor de qualidade extrai uma amostra aleatória de 10 tubos armazenados num depósito onde, de acordo com os padrões de produção, se espera um total de 20% de tubos defeituosos.

Qual é a probabilidade de que não mais do que 2 tubos extraídos sejam defeituosos?

Se X denotar a variável "número de tubos defeituosos em 10 extrações independentes e aleatórias", qual o seu valor esperado? Qual a variância?

Um inspetor de qualidade extrai uma amostra aleatória de 10 tubos armazenados num depósito onde, de acordo com os padrões de produção, se espera um total de 20% de tubos defeituosos.

Qual é a probabilidade de que não mais do que 2 tubos extraídos sejam defeituosos?

Se X denotar a variável "número de tubos defeituosos em 10 extrações independentes e aleatórias", qual o seu valor esperado? Qual a variância?

Note que a variável aleatória X = número de tubos defeituosos em 10 extrações tem distribuição binomial, com parâmetros n = 10 e p = 0.2.

Note que a variável aleatória X= número de tubos defeituosos em 10 extrações tem distribuição binomial, com parâmetros n=10 e p=0.2.

Então, "não mais do que dois tubos defeituosos" é o evento $\{X \leq 2\}$.

Note que a variável aleatória X= número de tubos defeituosos em 10 extrações tem distribuição binomial, com parâmetros n=10 e p=0.2.

Então, "não mais do que dois tubos defeituosos" é o evento $\{X \leq 2\}$.

Sabemos que, para $X \sim Bin(10, 0.2)$

$$P(X = x) = {10 \choose x} (0.2)^x (0.8)^{10-x}, \qquad x = 0, 1, \dots, 10$$

Note que a variável aleatória X = número de tubos defeituosos em 10 extrações tem distribuição binomial, com parâmetros n = 10 e p = 0.2.

Então, "não mais do que dois tubos defeituosos" é o evento $\{X \leq 2\}$.

Sabemos que, para $X \sim Bin(10, 0.2)$

$$P(X=x) = {10 \choose x} (0.2)^x (0.8)^{10-x}, \qquad x = 0, 1, \dots, 10$$

e que

$$P(X \le 2) = P(X = 0) + P(X = 1) + P(X = 2)$$

= $(0.8)^{10} + 10(0.2)(0.8)^9 + 45(0.2)^2(0.8)^8 = 0.678$

Se $X \sim Bin(n,p)$, então $\mathbb{E}(X) = np$ e Var(X) = np(1-p)

Então:

Se
$$X \sim Bin(n,p),$$
então $\mathbb{E}(X) = np$ e $Var(X) = np(1-p)$

Então:

$$\mathbb{E}(X) = 10(0.2) = 2$$

Se
$$X \sim Bin(n,p),$$
então $\mathbb{E}(X) = np$ e $Var(X) = np(1-p)$

Então:

$$\mathbb{E}(X) = 10(0.2) = 2$$

$$Var(X) = 10(0.2)(0.8) = 1.6$$

Se
$$X \sim Bin(n,p)$$
, então $\mathbb{E}(X) = np$ e $Var(X) = np(1-p)$

Então:

$$\mathbb{E}(X) = 10(0.2) = 2$$

$$Var(X) = 10(0.2)(0.8) = 1.6$$

Quando se encontram quatro ou mais tubos defeituosos, o processo de produção é interrompido para revisão. Qual é a probabilidade que isto aconteça?

Se
$$X \sim Bin(n, p)$$
, então $\mathbb{E}(X) = np$ e $Var(X) = np(1 - p)$

Então:

$$\mathbb{E}(X) = 10(0.2) = 2$$

$$Var(X) = 10(0.2)(0.8) = 1.6$$

Quando se encontram quatro ou mais tubos defeituosos, o processo de produção é interrompido para revisão. Qual é a probabilidade que isto aconteça?

$$P(X \ge 4) = 1 - P(X < 4)$$
$$= 1 - P(X \le 3)$$
$$= 1 - 0.879 = 0.121$$

Exemplo: Um industrial fabrica peças, das quais 1/5 são defeituosas. Dois compradores \mathbf{A} e \mathbf{B} classificaram um grande lote de peças adquiridas em categorias I e II, pagando \$1.20 e \$0.80 por peça, respectivamente, do seguinte modo:

- Comprador A: retira uma amostra de cinco peças; se encontrar mais que uma defeituosa, classifica como II.
- Comprador B: retira uma amostra de dez peças; se encontrar mais que duas defeituosas, classifica como II.

Em média, qual comprador oferece mais lucro?

Fonte: Morettin & Bussab, Estatística Básica 5^a edição, pág 159.

Sabemos que 1/5 das peças são defeituosas.

Sabemos que 1/5 das peças são defeituosas.

Podemos nos concentrar na probabilidade dos vendedores julgarem um lote como tipo I ou II.

Sabemos que 1/5 das peças são defeituosas.

Podemos nos concentrar na probabilidade dos vendedores julgarem um lote como tipo I ou II.

Seja X o número de peças defeituosas em n testes.

Sabemos que 1/5 das peças são defeituosas.

Podemos nos concentrar na probabilidade dos vendedores julgarem um lote como tipo I ou II.

Seja X o número de peças defeituosas em n testes.

O experimento do **comprador A** tem distribuição $X_A \sim Bin(5, 1/5)$ enquanto o experimento do **comprador B** tem distribuição $X_B \sim Bin(10, 1/5)$.

Sabemos que 1/5 das peças são defeituosas.

Podemos nos concentrar na probabilidade dos vendedores julgarem um lote como tipo I ou II.

Seja X o número de peças defeituosas em n testes.

O experimento do **comprador A** tem distribuição $X_A \sim Bin(5, 1/5)$ enquanto o experimento do **comprador B** tem distribuição $X_B \sim Bin(10, 1/5)$.

Para o **comprador A**, temos que:

Sabemos que 1/5 das peças são defeituosas.

Podemos nos concentrar na probabilidade dos vendedores julgarem um lote como tipo I ou II.

Seja X o número de peças defeituosas em n testes.

O experimento do **comprador A** tem distribuição $X_A \sim Bin(5, 1/5)$ enquanto o experimento do **comprador B** tem distribuição $X_B \sim Bin(10, 1/5)$.

Para o comprador A, temos que:

$$P(X_A > 1) = 1 - P(X_A = 0) - P(X_A = 1)$$
$$= 1 - {5 \choose 0} \left(1 - \frac{1}{5}\right)^5 - {5 \choose 1} \left(\frac{1}{5}\right) \left(1 - \frac{1}{5}\right)^4 = 0.263$$

De modo similar, para o ${f comprador}$ ${f B}$ temos:

De modo similar, para o **comprador B** temos:

$$P(X_B > 2) = 1 - {10 \choose 0} \left(1 - \frac{1}{5}\right)^{10} - {10 \choose 1} \frac{1}{5} \left(1 - \frac{1}{5}\right)^9 - {10 \choose 2} \left(\frac{1}{5}\right)^2 \left(1 - \frac{1}{5}\right)^8 = 0.322$$

De modo similar, para o **comprador B** temos:

$$P(X_B > 2) = 1 - {10 \choose 0} \left(1 - \frac{1}{5}\right)^{10} - {10 \choose 1} \frac{1}{5} \left(1 - \frac{1}{5}\right)^9 - {10 \choose 2} \left(\frac{1}{5}\right)^2 \left(1 - \frac{1}{5}\right)^8 = 0.322$$

Como o segundo comprador irá classificar o lote como II com maior probabilidade que o primeiro, ele é o que oferece menor lucro para o fornecedor.

De modo similar, para o **comprador B** temos:

$$P(X_B > 2) = 1 - {10 \choose 0} \left(1 - \frac{1}{5}\right)^{10} - {10 \choose 1} \frac{1}{5} \left(1 - \frac{1}{5}\right)^9 - {10 \choose 2} \left(\frac{1}{5}\right)^2 \left(1 - \frac{1}{5}\right)^8 = 0.322$$

Como o segundo comprador irá classificar o lote como II com maior probabilidade que o primeiro, ele é o que oferece menor lucro para o fornecedor.

Mas podemos verificar o lucro esperado do vendedor.

Preço por peça na categoria I: \$1.20. Preço por peça na categoria II: \$0.80.

Preço por peça na categoria I: \$1.20. Preço por peça na categoria II: \$0.80.

Se o industrial decidir vender o lote para o ${f comprador}$ ${f A},$ temos que

$$\mathbb{E}(\text{lucro A}) = 1.20 \times 0.737 + 0.80 \times 0.263 \approx 1.09$$

Preço por peça na categoria I: \$1.20. Preço por peça na categoria II: \$0.80.

Se o industrial decidir vender o lote para o ${f comprador}$ ${f A},$ temos que

$$\mathbb{E}(\text{lucro A}) = 1.20 \times 0.737 + 0.80 \times 0.263 \approx 1.09$$

Ou seja, ele irá lucrar em média 1.09 por peça.

Preço por peça na categoria I: \$1.20. Preço por peça na categoria II: \$0.80.

Se o industrial decidir vender o lote para o ${f comprador}$ ${f A},$ temos que

$$\mathbb{E}(\text{lucro A}) = 1.20 \times 0.737 + 0.80 \times 0.263 \approx 1.09$$

Ou seja, ele irá lucrar em média \$1.09 por peça.

Já se ele vender para o $\operatorname{\mathbf{comprador}}$ B, temos que

$$\mathbb{E}(\text{lucro B}) = 1.20 \times 0.678 + 0.80 \times 0.322 \approx 1.07$$

que é um lucro dois centavos inferior.

Preço por peça na categoria I: \$1.20. Preço por peça na categoria II: \$0.80.

Se o industrial decidir vender o lote para o comprador A, temos que

$$\mathbb{E}(\text{lucro A}) = 1.20 \times 0.737 + 0.80 \times 0.263 \approx 1.09$$

Ou seja, ele irá lucrar em média \$1.09 por peça.

Já se ele vender para o $\operatorname{\mathbf{comprador}}$ B, temos que

$$\mathbb{E}(\text{lucro B}) = 1.20 \times 0.678 + 0.80 \times 0.322 \approx 1.07$$

que é um lucro dois centavos inferior.

Portanto, é mais interessante ao industrial que o comprador A examine mais peças.

Leituras

 \blacksquare Ross: capítulo 5

■ Magalhães: capítulo 3