

# Statistics for Business and Economics

7<sup>th</sup> Edition



## **Aula 06 -Capítulo 4**

Variáveis Aleatórias Discretas e  
Distribuições de Probabilidade



# Objetivos

---

Depois de concluir este capítulo, você deverá ser capaz de:

Interpretar a média e o desvio padrão para uma variável aleatória discreta

Usar a distribuição de probabilidade binomial para encontrar probabilidades

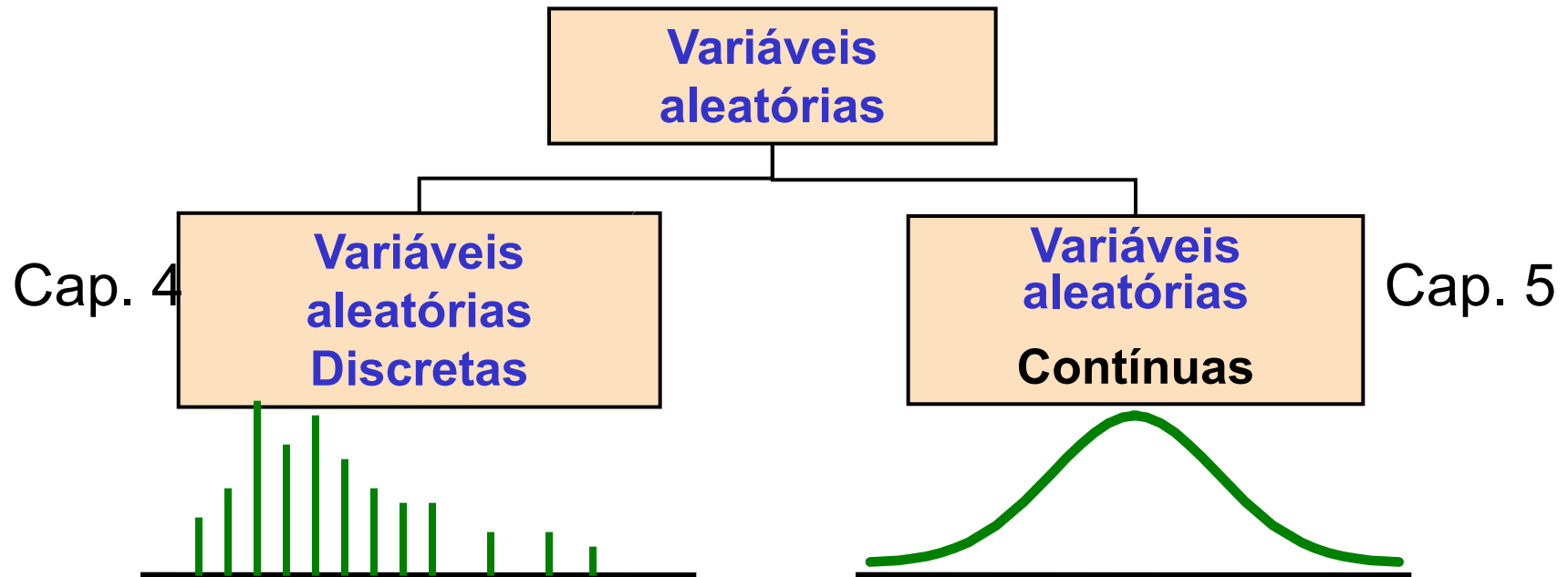
Descrever quando aplicar a distribuição binomial

Usar as distribuições de probabilidade discreta hipergeométrica e de Poisson para encontrar probabilidades

Explicar covariância e correlação para variáveis aleatórias discretas distribuídas conjuntamente

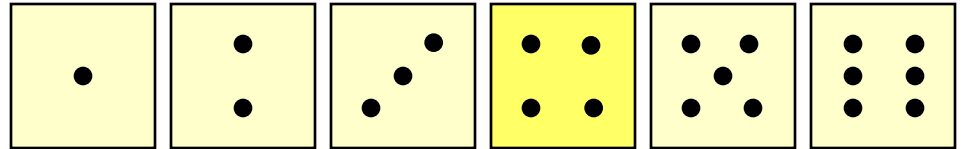
# Introdução às distribuições de probabilidade

- **Variável aleatória**
- **Representa um possível valor numérico de um experimento aleatório**



# Variáveis aleatórias Discretas

- Só pode assumir um número contável de valores



- Exemplos:

- Jogue um dado duas vezes
- Seja  $X$  o número de vezes que 4 aparece
- (então  $X$  pode ser 0, 1 ou 2 vezes)

- Jogue uma moeda 5 vezes.
- Seja  $X$  o número de caras
- (então  $X = 0, 1, 2, 3, 4$  ou  $5$ )



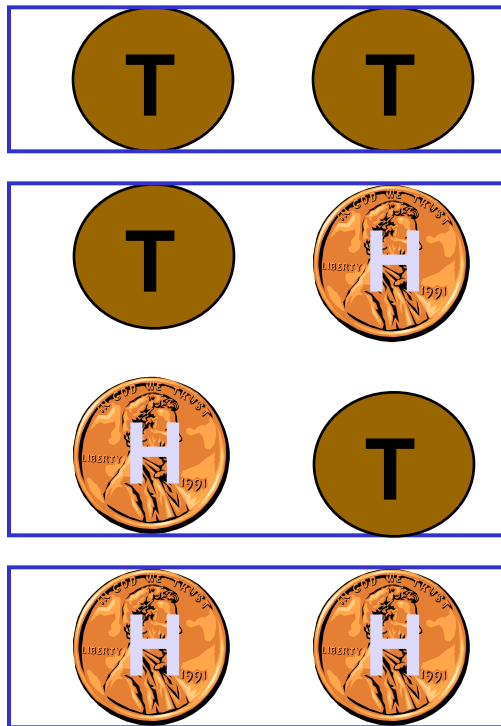
$X$  é a  
variável  
aleatória

# Distribuição de probabilidade discreta

Experiência: Jogue 2 Moedas. Seja  $X = \#$  caras.

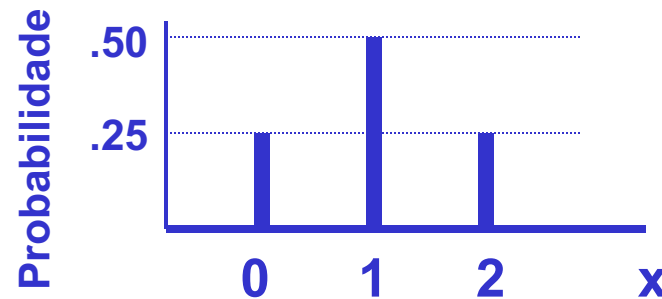
Mostre  $P(x)$ , ou seja,  $P(X = x)$ , para todos os valores de  $x$ :

4 Possíveis resultados



Distribuição de probabilidade

Valor de $x$	Probabilidade
0	$1/4 = .25$
1	$2/4 = .50$
2	$1/4 = .25$



# Propriedades necessárias de distribuição de probabilidade

- $P(x) \geq 0$  para qualquer valor de  $x$
- As probabilidades individuais somam 1;

$$\sum_x P(x) = 1$$

- (A notação indica a soma de todos os valores  $x$  possíveis)



# Função de Probabilidade Acumulada

- A função de probabilidade acumulada, denotada  $F(x_0)$ , mostra a probabilidade de que  $X$  seja menor ou igual a  $x_0$

$$F(x_0) = P(X \leq x_0)$$

- Em outras palavras,

$$F(x_0) = \sum_{x \leq x_0} P(x)$$

# Valor esperado

- Valor esperado (ou média) de um valor discreto distribuição (Média Ponderada)

$$\mu = E(X) = \sum_x xP(x)$$

- Exemplo: Jogue 2 moedas,
- $x = \#$  de caras,
- calcular o valor esperado de  $x$ :

x	P(x)
0	.25
1	.50
2	.25

$$E(x) = (0 \times .25) + (1 \times .50) + (2 \times .25) \\ = 1.0$$





# Variância e Desvio Padrão

- Variância de uma variável aleatória discreta  $X$

$$\sigma^2 = E(X - \mu)^2 = \sum_x (x - \mu)^2 P(x)$$

- Desvio padrão de uma variável aleatória discreta  $X$

$$\sigma = \sqrt{\sigma^2} = \sqrt{\sum_x (x - \mu)^2 P(x)}$$



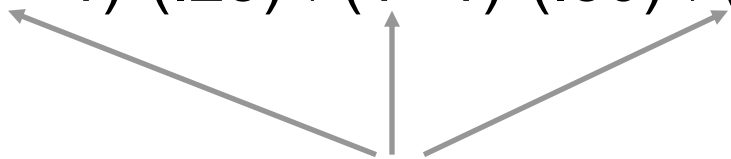
# Exemplo de desvio padrão

Exemplo: Jogue 2 moedas,  $X = \#$  caras, calcular o desvio padrão (lembre-se de  $E(x) = 1$ )

$$\sigma = \sqrt{\sum_x (x - \mu)^2 P(x)}$$

$$\sigma = \sqrt{(0 - 1)^2 (.25) + (1 - 1)^2 (.50) + (2 - 1)^2 (.25)} = \sqrt{.50} = .707$$

Número possível de  
cabeças = 0, 1, or 2





# Funções de Variáveis Aleatórias

---

- Se  $P(x)$  é a função de probabilidade de uma variável aleatória discreta  $X$ , e  $g(X)$  é alguma função de  $X$ , então o valor esperado da função  $g$  é

$$E[g(X)] = \sum_x g(x)P(x)$$



# Funções Lineares de Variáveis Aleatórias

---

- Sejam  $a$  e  $b$  quaisquer constantes.
  - a)  $E(a) = a$  and  $Var(a) = 0$
  - ou seja, se uma variável aleatória sempre assume o valor  $a$ , terá média  $a$  e variância  $0$
- 
- b)  $E(bX) = b\mu_x$  and  $Var(bX) = b^2\sigma_x^2$
  - ou seja, o valor esperado de  $b \cdot X$  é  $b \cdot E(x)$

# Funções Lineares de Variáveis Aleatórias

(cont.)

- Seja uma variável aleatória  $X$  com media  $\mu_x$  e variância  $\sigma_x^2$
- Sejam  $a$  e  $b$  quaisquer constantes.
- Seja  $Y = a + bX$
- Então a media e a variância de  $Y$  são

$$\mu_Y = E(a + bX) = a + b\mu_x$$

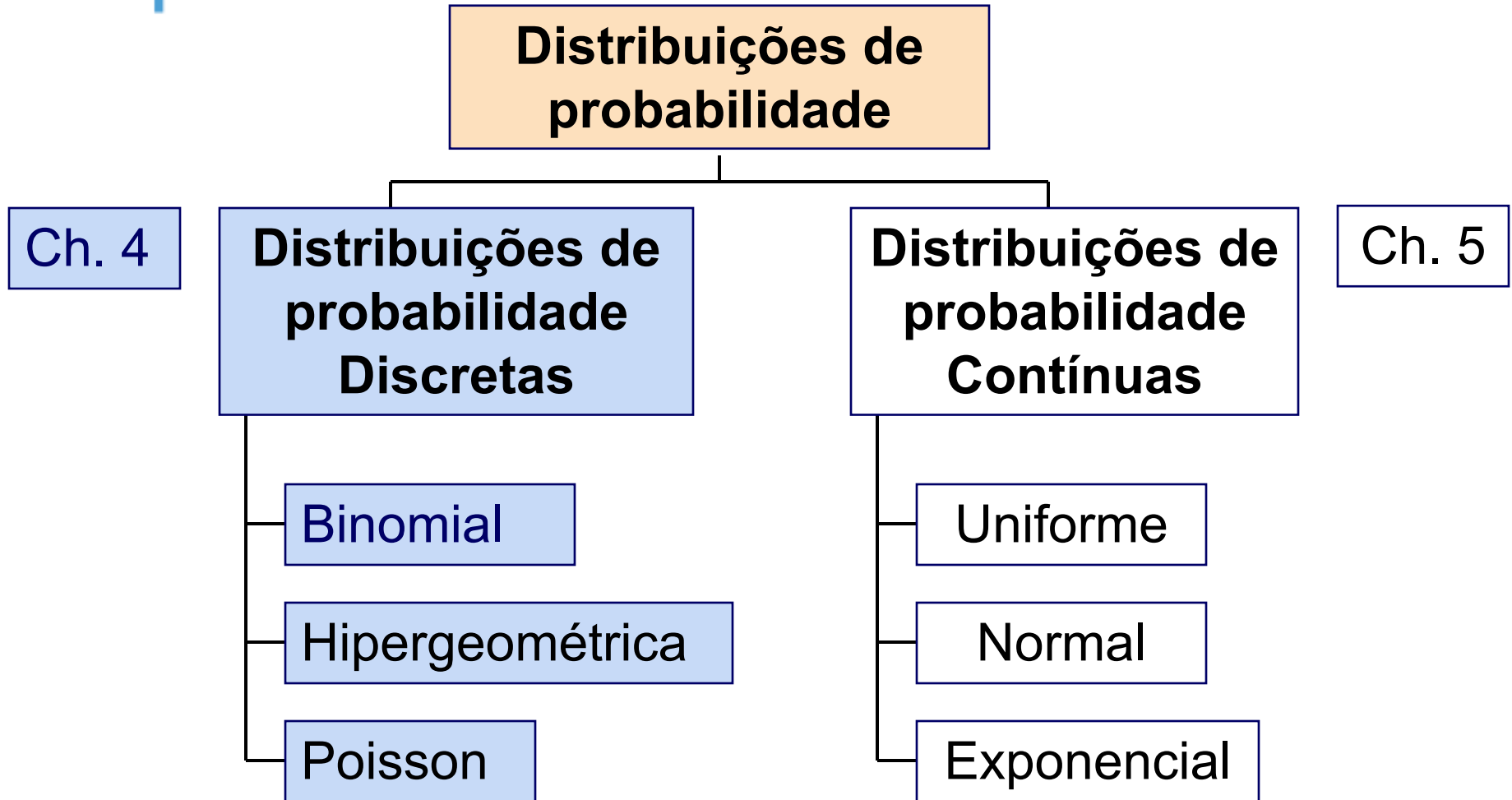
$$\sigma_Y^2 = \text{Var}(a + bX) = b^2\sigma_x^2$$

- de modo que o desvio padrão de  $Y$  é

$$\sigma_Y = |b|\sigma_x$$

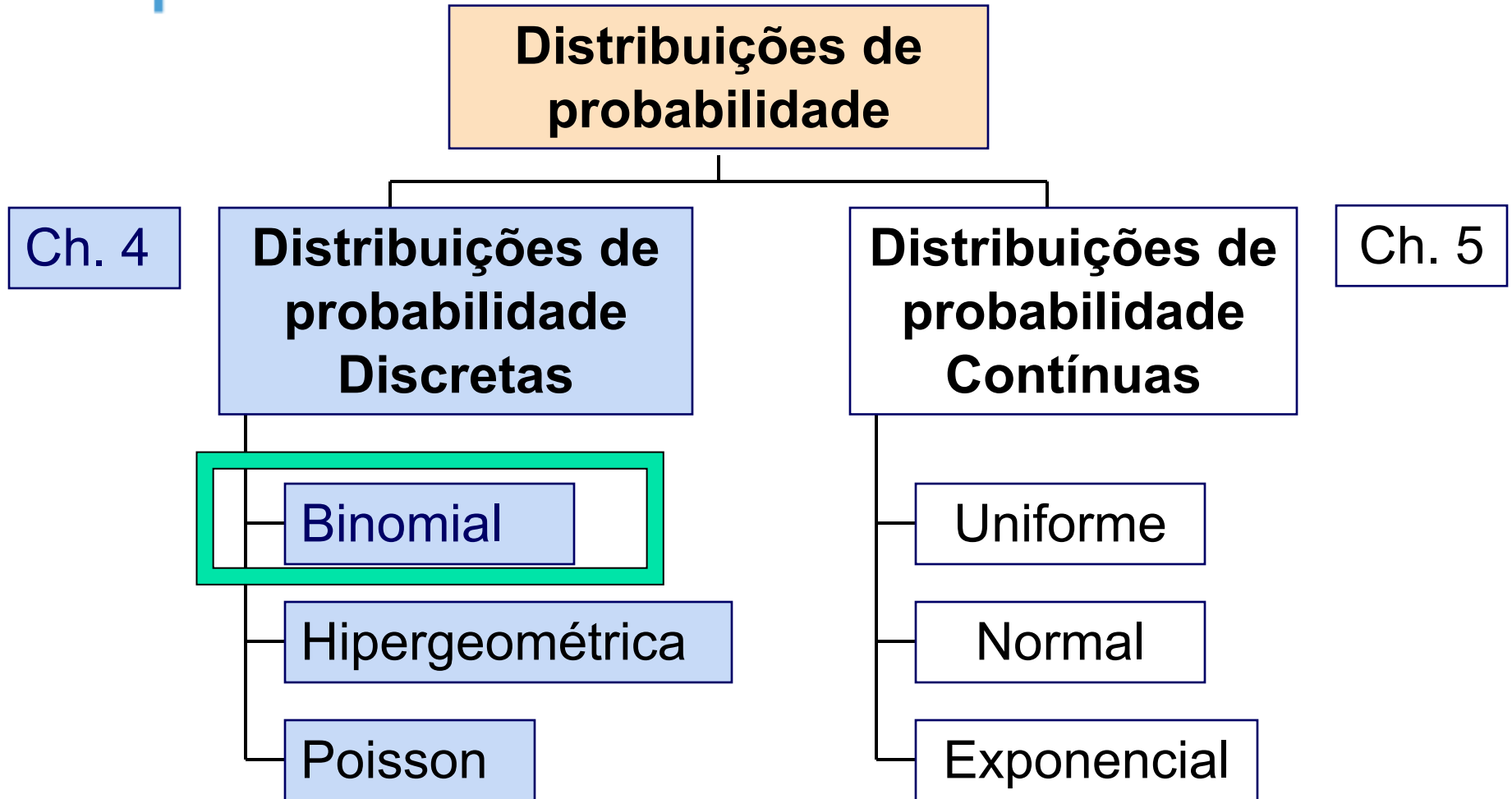


# Distribuições de probabilidade





# A Distribuição Binomial





# Distribuição de Bernoulli

---

- Considere apenas dois resultados: “sucesso” ou “fracasso”
- Seja  $P$  denotando a probabilidade de sucesso
- Seja  $(1 - P)$  a probabilidade de falha
- Defina variável aleatória  $X$ :
- $x = 1$  se sucesso,  $x = 0$  se falha
- Então a função de probabilidade de Bernoulli é

$$P(0) = (1 - P) \quad \text{and} \quad P(1) = P$$





# Média e Variância da Distribuição de Bernoulli

- A Média é

$$\mu = P$$

$$\mu = E(X) = \sum_x xP(x) = (0)(1-P) + (1)P = P$$

- A Variância é

$$\sigma^2 = P(1 - P)$$

$$\begin{aligned}\sigma^2 &= E[(X - \mu)^2] = \sum_x (x - \mu)^2 P(x) \\ &= (0 - P)^2(1 - P) + (1 - P)^2 P = P(1 - P)\end{aligned}$$



# Sequências de $x$ sucessos em $n$ tentativas

- O número de sequências com  $x$  sucessos em  $n$  tentativas independentes é:

$$C_x^n = \frac{n!}{x!(n-x)!}$$

Sendo  $n! = n \cdot (n - 1) \cdot (n - 2) \cdot \dots \cdot 1$  and  $0! = 1$

Essas sequências são mutuamente exclusivas, pois não podem ocorrer duas ao mesmo tempo

# Distribuição de probabilidade binomial



Um número fixo de observações,  $n$

\* exemplo, 15 lançamentos de uma moeda; dez lâmpadas retiradas de um armazém

Duas categorias mutuamente exclusivas e coletivamente exaustivas

\* exemplo, cara ou coroa em cada lançamento de uma moeda; lâmpada defeituosa ou não defeituosa

Geralmente chamado de “sucesso” e “fracasso”

A probabilidade de sucesso é  $P$ , a probabilidade de falha é  $1 - P$ . Probabilidade constante para cada observação

\* exemplo, a probabilidade de obter coroa é a mesma sempre que jogamos a moeda

As observações são independentes: o resultado de uma observação não afeta o resultado da outra



# Possíveis configurações de distribuição binomial

---

- Uma fábrica rotula itens como defeituosos ou aceitáveis
- Uma firma solicitando contrato obterá um contrato ou não
- Uma empresa de pesquisa de marketing recebe respostas de pesquisa de “sim, vou comprar” ou “não, não vou”
- Novos candidatos a emprego aceitam a oferta ou a rejeitam



# Fórmula de Distribuição Binomial

$$P(x) = \frac{n!}{x! (n - x)!} P^x (1 - P)^{n - x}$$

$P(x)$  = probabilidade de  $x$  sucessos em  $n$  tentativas,

com probabilidade de sucesso  $P$  em cada tentativa

$x$  = número de ‘sucessos’ na amostra,  
( $x = 0, 1, 2, \dots, n$ )

$n$  = tamanho da amostra (número de tentativas ou observações)

$P$  = probabilidade de “sucesso”

**Exemplo:** jogar uma moeda quatro vezes,


seja  $x = \#$  caras:

$$n = 4$$

$$P = 0.5$$

$$1 - P = (1 - 0.5) = 0.5$$

$$x = 0, 1, 2, 3, 4$$



# Exemplo: Calculando uma Probabilidade Binomial

Qual é a probabilidade de um sucesso em cinco observações se a probabilidade de sucesso é 0,1?

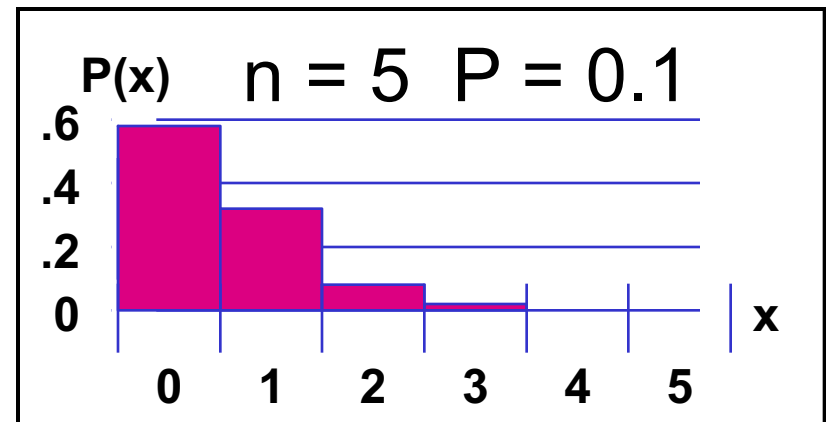
$$x = 1, n = 5, \text{ and } P = 0.1$$

$$\begin{aligned} P(x = 1) &= \frac{n!}{x!(n-x)!} P^x (1-P)^{n-x} \\ &= \frac{5!}{1!(5-1)!} (0.1)^1 (1-0.1)^{5-1} \\ &= (5)(0.1)(0.9)^4 \\ &= .32805 \end{aligned}$$

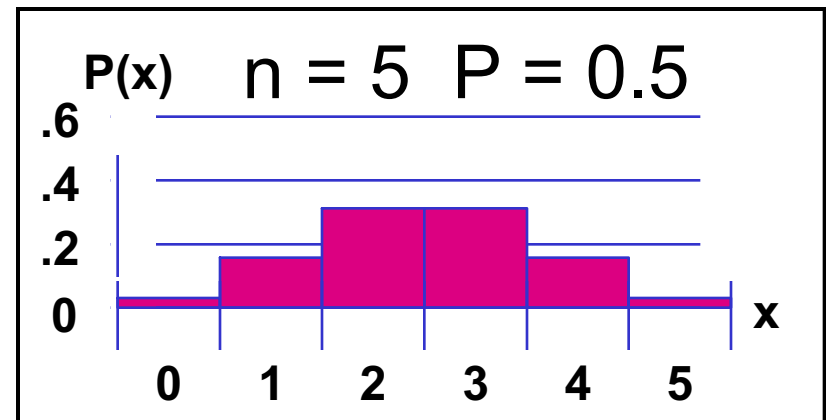
# Distribuição Binomial

- A forma da distribuição binomial depende dos valores de  $P$  e  $n$

- Aqui,  $n = 5$  e  $P = 0.1$



- Aqui,  $n = 5$  e  $P = 0.5$





# Binomial Distribution Mean and Variance

---

- Mean

$$\mu = E(x) = nP$$

- Variance and Standard Deviation

$$\sigma^2 = nP(1-P)$$

$$\sigma = \sqrt{nP(1-P)}$$

Where  $n$  = sample size

$P$  = probability of success

$(1 - P)$  = probability of failure

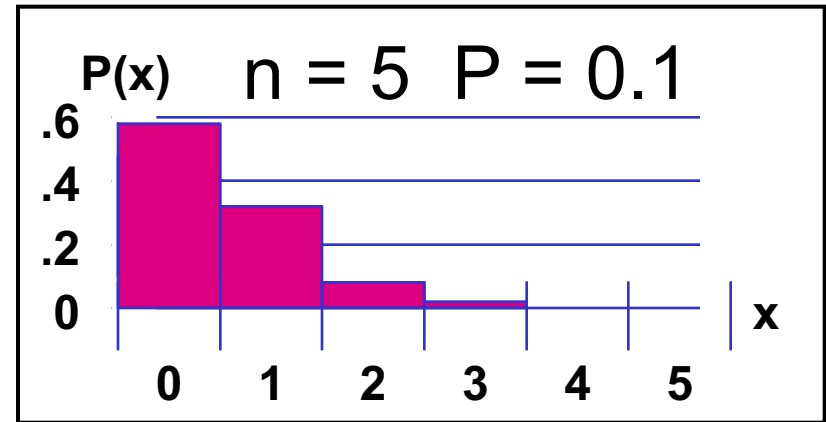


# Binomial Characteristics

## Examples

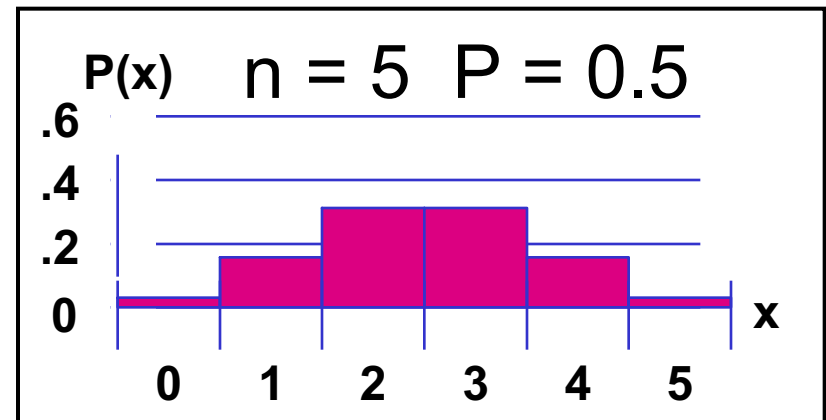
$$\mu = nP = (5)(0.1) = 0.5$$

$$\sigma = \sqrt{nP(1-P)} = \sqrt{(5)(0.1)(1-0.1)} = 0.6708$$



$$\mu = nP = (5)(0.5) = 2.5$$

$$\sigma = \sqrt{nP(1-P)} = \sqrt{(5)(0.5)(1-0.5)} = 1.118$$



# Usando Tabelas Binomiais

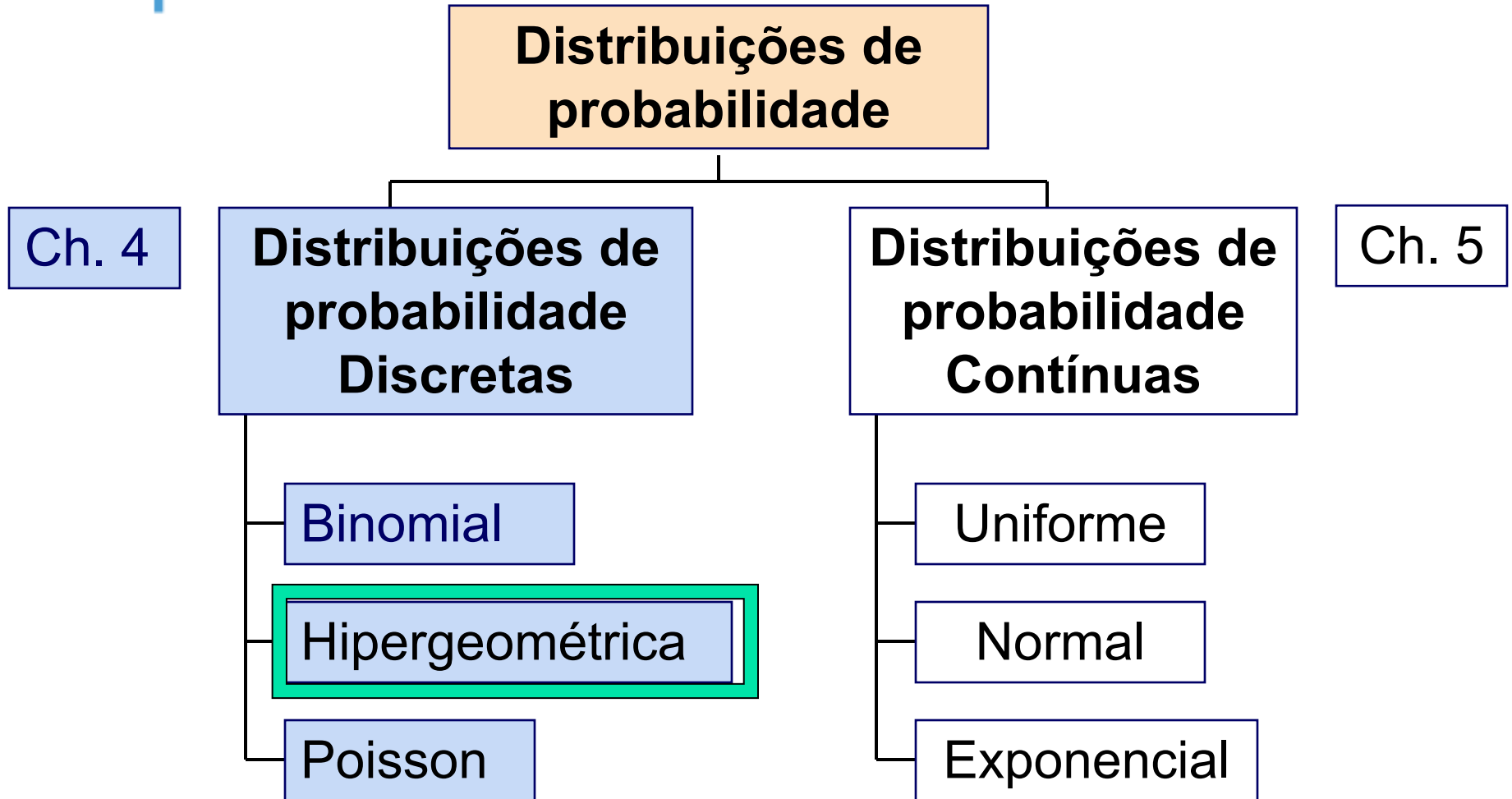
N	x	...	p=.20	p=.25	p=.30	p=.35	p=.40	p=.45	p=.50
10	0	...	0.1074	0.0563	0.0282	0.0135	0.0060	0.0025	0.0010
	1	...	0.2684	0.1877	0.1211	0.0725	0.0403	0.0207	0.0098
	2	...	0.3020	0.2816	0.2335	0.1757	0.1209	0.0763	0.0439
	3	...	0.2013	0.2503	0.2668	<b>0.2522</b>	0.2150	0.1665	0.1172
	4	...	0.0881	0.1460	0.2001	0.2377	0.2508	0.2384	0.2051
	5	...	0.0264	0.0584	0.1029	0.1536	0.2007	0.2340	0.2461
	6	...	0.0055	0.0162	0.0368	0.0689	0.1115	0.1596	0.2051
	7	...	0.0008	0.0031	0.0090	0.0212	0.0425	0.0746	0.1172
	8	...	0.0001	0.0004	0.0014	0.0043	0.0106	<b>0.0229</b>	0.0439
	9	...	0.0000	0.0000	0.0001	0.0005	0.0016	0.0042	0.0098
	10	...	0.0000	0.0000	0.0000	0.0000	0.0001	0.0003	0.0010

Exemplos:

$$n = 10, x = 3, P = 0.35: \quad P(x = 3|n = 10, p = 0.35) = .2522$$

$$n = 10, x = 8, P = 0.45: \quad P(x = 8|n = 10, p = 0.45) = .0229$$

# A Distribuição Hipergeométrica





# A Distribuição Hipergeométrica

---

- “n” tentativas numa amostra de uma população finita de tamanho  $N$
- Amostra sem reposição
- Resultados das tentativas são dependentes
- Se refere a encontrar a probabilidade de “X” sucessos na amostra que possui “S” sucessos na população



# Fórmula da A Distribuição Hipergeométrica

$$P(x) = \frac{C_x^S C_{n-x}^{N-S}}{C_n^N} = \frac{S!}{x!(S-x)!} \times \frac{(N-S)!}{(n-x)!(N-S-n+x)!} \times \frac{N!}{n!(N-n)!}$$

Sendo

N = tamanho da população

S = número de sucessos na população

N – S = número de fracassos na população

n = tamanho da amostra

x = número de sucessos na amostra

n – x = número de fracassos na amostra

# Usando a Distribuição Hipergeométrica

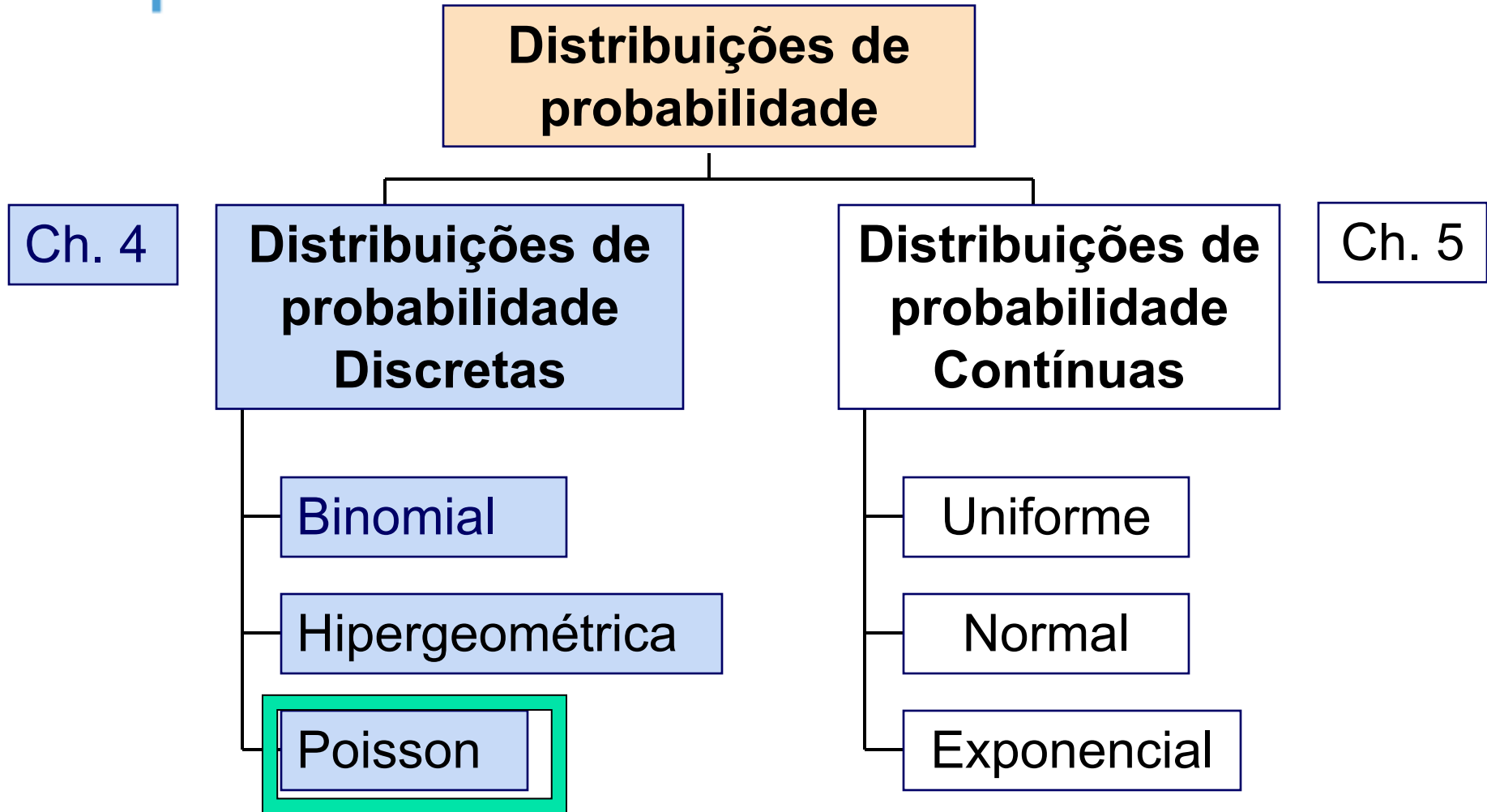
- **Exemplo:** 3 em 10 computadores são verificados num departamento. 4 dos 10 computadores têm software ilegal. Qual é a probabilidade de que 2 dos 3 computadores verificados tenham software ilegal?

$N = 10$	$n = 3$
$S = 4$	$x = 2$

$$P(x = 2) = \frac{C_x^S C_{n-x}^{N-S}}{C_n^N} = \frac{C_2^4 C_1^6}{C_3^{10}} = \frac{(6)(6)}{120} = 0.3$$

A probabilidade de que 2 dos 3 computadores selecionados tenham software ilegal é de 0,30 ou 30%.

# A distribuição de Poisson





# A distribuição de Poisson

---

- Use a distribuição de Poisson quando:

Você deseja contar o número de vezes que um evento ocorre em um determinado intervalo contínuo

A probabilidade de um evento ocorrer em um subintervalo é muito pequena e é a mesma para todos os subintervalos

O número de eventos que ocorrem em um subintervalo é independente do número de eventos que ocorrem nos outros subintervalos

Não pode haver mais de uma ocorrência em cada subintervalo

O número esperado de eventos por unidade é  $\lambda$  (lambda)





# Fórmula da A distribuição de Poisson

---

$$P(x) = \frac{e^{-\lambda} \lambda^x}{x!}$$

sendo:

$x$  = número de sucessos por unidade

$\lambda$  = número esperado de sucessos por unidade

$e$  = base do sistema logaritmo natural (2.71828...)

# Características da distribuição de Poisson

- Média

$$\mu = E(X) = \lambda$$

- Variância e Desvio Padrão

$$\sigma^2 = E[(X - \mu)^2] = \lambda$$

$$\sigma = \sqrt{\lambda}$$

sendo  $\lambda$  = número esperado de sucessos por unidade

# Usando Tabelas de Poisson

x	$\lambda$								
	0.10	0.20	0.30	0.40	0.50	0.60	0.70	0.80	0.90
0	0.9048	0.8187	0.7408	0.6703	0.6065	0.5488	0.4966	0.4493	0.4066
1	0.0905	0.1637	0.2222	0.2681	0.3033	0.3293	0.3476	0.3595	0.3659
2	0.0045	0.0164	0.0333	0.0536	<b>0.0758</b>	0.0988	0.1217	0.1438	0.1647
3	0.0002	0.0011	0.0033	0.0072	0.0126	0.0198	0.0284	0.0383	0.0494
4	0.0000	0.0001	0.0003	0.0007	0.0016	0.0030	0.0050	0.0077	0.0111
5	0.0000	0.0000	0.0000	0.0001	0.0002	0.0004	0.0007	0.0012	0.0020
6	0.0000	0.0000	0.0000	0.0000	0.0000	0.0000	0.0001	0.0002	0.0003
7	0.0000	0.0000	0.0000	0.0000	0.0000	0.0000	0.0000	0.0000	0.0000

**Exemplo:** Encontre  $P(X = 2)$  if  $\lambda = .50$

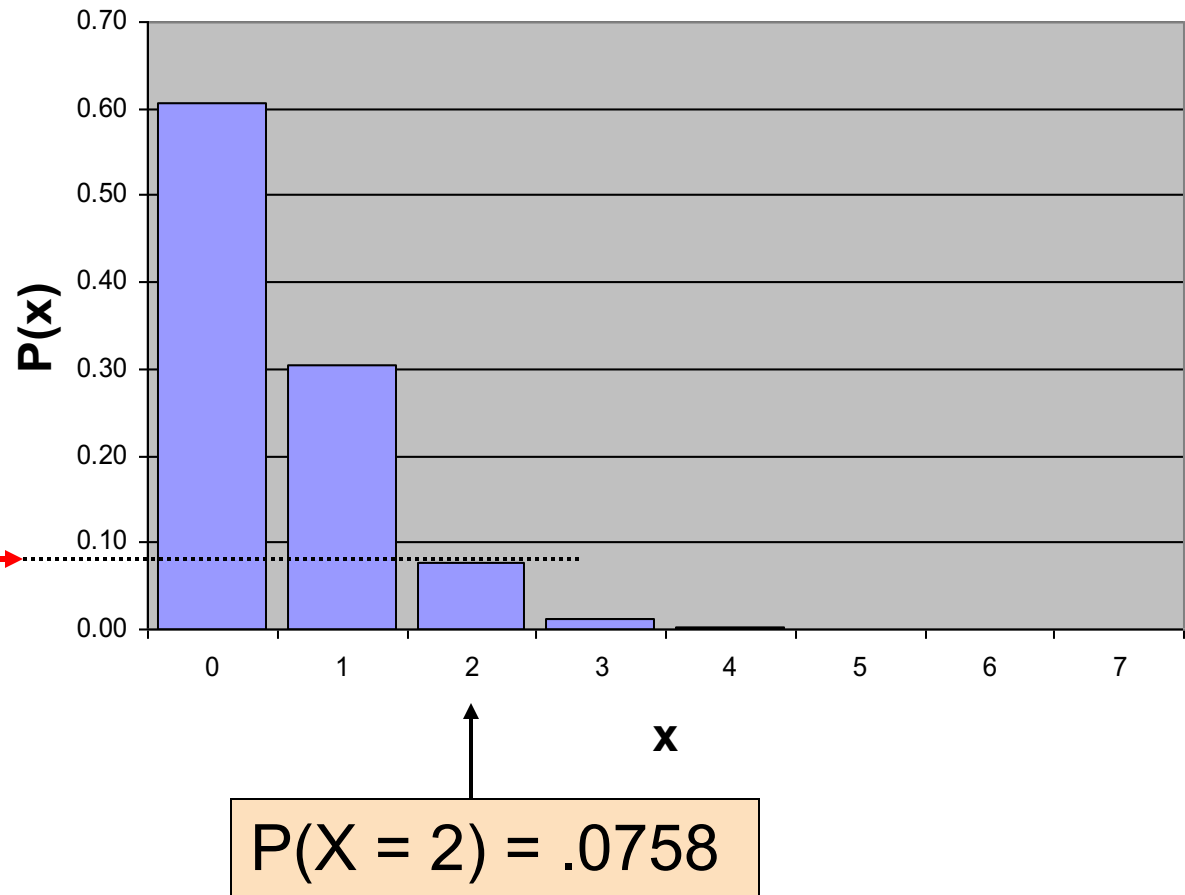
$$P(X = 2) = \frac{e^{-\lambda} \lambda^x}{x!} = \frac{e^{-0.50} (0.50)^2}{2!} = .0758$$

# Gráfico de Probabilidade Poisson

Graficamente:

$\lambda = .50$

<b>X</b>	<b><math>\lambda =</math> 0.50</b>
0	0.6065
1	0.3033
2	0.0758
3	0.0126
4	0.0016
5	0.0002
6	0.0000
7	0.0000

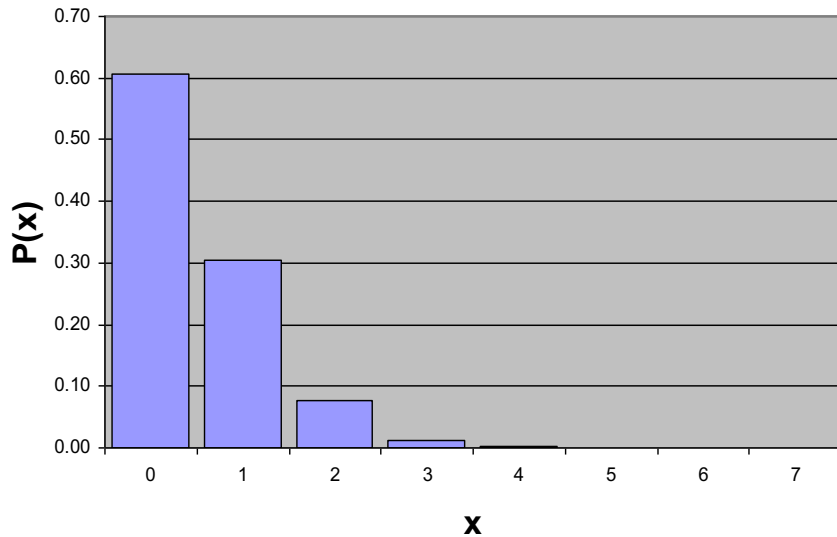




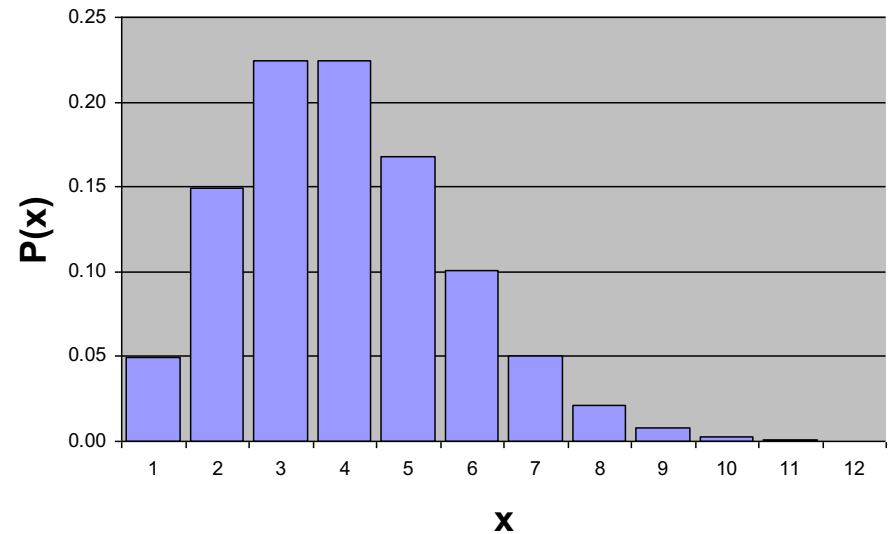
# Formato da Distribuição de Poisson

- O Formato da Distribuição de Poisson depende do parâmetro  $\lambda$  :

$\lambda = 0.50$



$\lambda = 3.00$



# Joint Probability Functions

- Uma **função de probabilidade conjunta** é usada para expressar a probabilidade de  $X$  assumir um valor específico  $x$  e simultaneamente  $Y$  assumir o valor  $y$ , como numa função de  $x$  e  $y$

$$P(x, y) = P(X = x \cap Y = y)$$

- As probabilidades marginais são

$$P(x) = \sum_y P(x, y)$$

$$P(y) = \sum_x P(x, y)$$



# Funções de probabilidade condicional

- A **função de probabilidade condicional** da variável aleatória  $Y$  expressa a probabilidade que  $Y$  assumo o valor  $y$  quando o valor  $x$  é especificado para  $X$ .

$$P(y | x) = \frac{P(x, y)}{P(x)}$$

- Similarmente, a **função de probabilidade condicional** de  $X$ , dado  $Y = y$  é:

$$P(x | y) = \frac{P(x, y)}{P(y)}$$



# Independência

---

- As variáveis aleatórias distribuídas conjuntamente  $X$  e  $Y$  são ditas **independentes** se e somente se sua função de probabilidade conjunta for o produto de suas funções de probabilidade marginal:

$$P(x, y) = P(x)P(y)$$

para todos os pares possíveis de valores  $x$  e  $y$

- Um conjunto de  $k$  variáveis aleatórias são independentes se e somente se

$$P(x_1, x_2, \dots, x_k) = P(x_1)P(x_2) \cdots P(x_k)$$





# Média e variância condicional

- A média condicional é

$$\mu_{Y|X} = E[Y | X] = \sum_Y (y | x) P(y | x)$$

- A variância condicional é

$$\sigma_{Y|X}^2 = E[(Y - \mu_{Y|X})^2 | X] = \sum_Y [(y - \mu_{Y|X})^2 | x] P(y | x)$$



# Covariância

---

- Seja  $X$  e  $Y$  variáveis aleatórias discretas com médias  $\mu_X$  e  $\mu_Y$
- O valor esperado de  $(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)$  é chamado **covariância** entre  $X$  e  $Y$
- Para variáveis aleatórias discretas

$$\text{Cov}(X, Y) = E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)] = \sum_x \sum_y (x - \mu_X)(y - \mu_Y)P(x, y)$$

- Uma expressão equivalente é

$$\text{Cov}(X, Y) = E(XY) - \mu_X \mu_Y = \sum_x \sum_y xyP(x, y) - \mu_X \mu_Y$$



# Covariância e Independência

---

- A covariância mede a força da relação linear entre duas variáveis
- Se duas variáveis aleatórias são estatisticamente independentes, a covariância entre elas é 0

A recíproca não é necessariamente verdadeira



# Correlação

- A correlação entre  $X$  e  $Y$  é:

$$\rho = \text{Corr}(X, Y) = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sigma_X \sigma_Y}$$

- $\rho = 0 \rightarrow$  nenhuma relação linear entre  $X$  e  $Y$
- $\rho > 0 \rightarrow$  relação linear positiva entre  $X$  e  $Y$ 
  - quando  $X$  é alto (baixo), então  $Y$  provavelmente será alto (baixo)
  - $\rho = +1 \rightarrow$  dependência linear positiva perfeita
- $\rho < 0 \rightarrow$  relação linear negativa entre  $X$  e  $Y$ 
  - quando  $X$  é alto (baixo), é provável que  $Y$  seja baixo (alto)
  - $\rho = -1 \rightarrow$  dependência linear negativa perfeita



# Analise de portfólio

---

- Seja a variável aleatória  $X$  o preço da ação A
- Seja a variável aleatória  $Y$  o preço da ação B
- O valor de mercado,  $W$ , para a carteira é dado pela função linear

$$W = aX + bY$$

( $a$  é o número de ações da ação A,  
 $b$  é o número de ações do estoque B)



# Analise de portfólio

(cont.)

- O valor médio de  $W$  é

$$\begin{aligned}\mu_W &= E[W] = E[aX + bY] \\ &= a\mu_X + b\mu_Y\end{aligned}$$

- A variância para  $W$  é

$$\sigma_W^2 = a^2\sigma_X^2 + b^2\sigma_Y^2 + 2ab\text{Cov}(X, Y)$$

- ou usando a fórmula de correlação

$$\sigma_W^2 = a^2\sigma_X^2 + b^2\sigma_Y^2 + 2ab\text{Corr}(X, Y)\sigma_X\sigma_Y$$

# Exemplo: retornos de investimento

Retorno por \$ 1.000 para dois tipos de investimentos

P(x <sub>i</sub> y <sub>i</sub> )	Condição Econômica	Investimento	
		Fundo Passivo X	Fundo Agressivo Y
.2	Recessão	- \$ 25	- \$200
.5	Estabilidade	+ 50	+ 60
.3	Expansão	+ 100	+ 350

$$E(x) = \mu_x = (-25)(.2) + (50)(.5) + (100)(.3) = 50$$

$$E(y) = \mu_y = (-200)(.2) + (60)(.5) + (350)(.3) = 95$$

# Calculando o desvio padrão para retornos de investimento

P(x <sub>i</sub> y <sub>i</sub> )	Condição Econômica	Investimento	
		Fundo Passivo X	Fundo Agressivo Y
.2	Recessão	- \$ 25	- \$200
.5	Estabilidade	+ 50	+ 60
.3	Expansão	+ 100	+ 350

$$\begin{aligned}\sigma_x &= \sqrt{(-25 - 50)^2(0.2) + (50 - 50)^2(0.5) + (100 - 50)^2(0.3)} \\ &= 43.30\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\sigma_y &= \sqrt{(-200 - 95)^2(0.2) + (60 - 95)^2(0.5) + (350 - 95)^2(0.3)} \\ &= 193.71\end{aligned}$$



# Covariância para retornos de investimento



P(x <sub>i</sub>  y <sub>i</sub> )	Condição Econômica	Investimento	
		Fundo Passivo X	Fundo Agressivo Y
.2	Recessão	- \$ 25	- \$200
.5	Estabilidade	+ 50	+ 60
.3	Expansão	+ 100	+ 350

$$\begin{aligned}\text{Cov}(X, Y) &= (-25 - 50)(-200 - 95)(.2) + (50 - 50)(60 - 95)(.5) \\ &\quad + (100 - 50)(350 - 95)(.3) \\ &= 8250\end{aligned}$$



# Exemplo de Portfólio

Investimento X:	$\mu_x = 50$	$\sigma_x = 43.30$
Investimento Y:	$\mu_y = 95$	$\sigma_y = 193.21$
	$\sigma_{xy} = 8250$	

Suponha que 40% do portfólio (P) é no Investimento X e 60% é no Investimento Y:

$$E(P) = .4(50) + (.6)(95) = 77$$

$$\begin{aligned}\sigma_P &= \sqrt{(.4)^2(43.30)^2 + (.6)^2(193.21)^2 + 2(.4)(.6)(8250)} \\ &= 133.04\end{aligned}$$

O retorno e a variabilidade da carteira estão entre os valores dos investimentos X e Y considerados individualmente

# Interpretando os resultados para retornos de investimento

- O fundo agressivo tem um retorno esperado maior, mas muito mais risco

$$\begin{aligned}\mu_y &= 95 > \mu_x = 50 \\ &\text{but} \\ \sigma_y &= 193.21 > \sigma_x = 43.30\end{aligned}$$

- A Covariância de 8250 indica que os dois investimentos estão positivamente relacionados e irão variar na mesma direção