Statistics for Business and Economics 7th Edition



Aula 10 - Capítulo 5
Variáveis Aleatórias
Contínuas e Distribuições de
Probabilidade



Aproximação de distribuição normal para distribuição binomial

- Lembre-se da distribuição binomial :
 - n ensaios independentes
 - probabilidade de sucesso em qualquer tentativa dada = P
- Variável aleatória X :
 - X_i =1 se a i^{esima} tentativa é "sucesso"
 - X_i =0 se a i^{esima} tentative é "fracasso"

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

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



Aproximação de distribuição normal para distribuição binomial

(cont.)

- A forma da distribuição binomial é aproximadamente normal se n for grande
- A normal é uma boa aproximação do binômio quando nP(1 – P) > 5
- Padronize para Z a partir de uma distribuição binomial:

$$Z = \frac{X - E(X)}{\sqrt{Var(X)}} = \frac{X - np}{\sqrt{nP(1-P)}}$$



Aproximação de distribuição normal para distribuição binomial

(cont.)

- Seja X o número de sucessos de n tentativas independentes, cada uma com probabilidade de sucesso P.
- Se nP(1 P) > 5,

$$P(a < X < b) = P\left(\frac{a - nP}{\sqrt{nP(1-P)}} \le Z \le \frac{b - nP}{\sqrt{nP(1-P)}}\right)$$

Exemplo de Aproximação Binomial

- 40% de todos os eleitores apóiam a proposição A.
 Qual é a probabilidade de que entre 76 e 80 eleitores indiquem apoio em uma amostra de n = 200?
 - $E(X) = \mu = nP = 200(0.40) = 80$
 - $Var(X) = \sigma^2 = nP(1 P) = 200(0.40)(1 0.40) = 48$ (note: nP(1 - P) = 48 > 5)

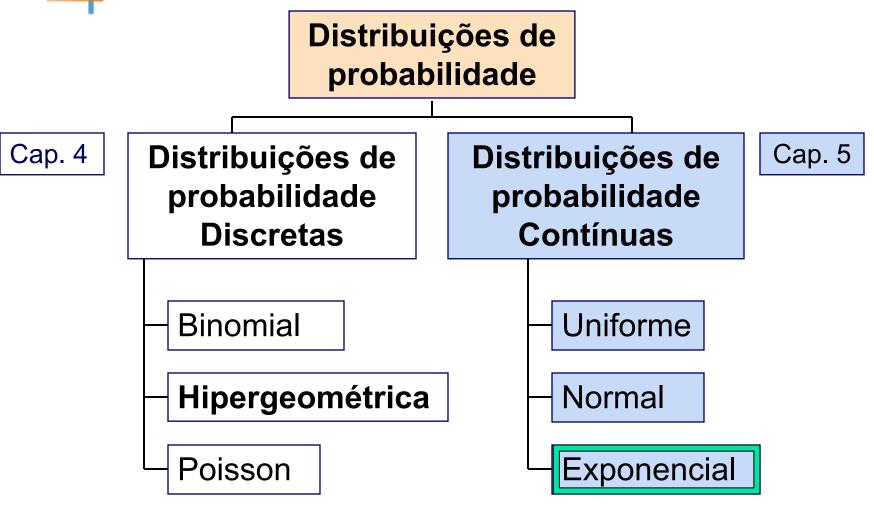
$$P(76 < X < 80) = P\left(\frac{76 - 80}{\sqrt{200(0.4)(1 - 0.4)}} \le Z \le \frac{80 - 80}{\sqrt{200(0.4)(1 - 0.4)}}\right)$$

$$= P(-0.58 < Z < 0)$$

$$= F(0) - F(-0.58)$$

$$= 0.5000 - 0.2810 \neq 0.2190$$







- Usada para modelar o período de tempo entre duas ocorrências de um evento (o tempo entre as chegadas)
 - Exemplos:
 - Tempo entre caminhões chegando a uma doca de descarga
 - Tempo entre transações em um caixa eletrônico
 - Tempo entre chamadas telefónicas para o operador principal



(continued)

 A variável aleatória exponencial T (t>0) tem uma função de densidade de probabilidade

$$f(t) = \lambda e^{-\lambda t}$$
 for $t > 0$

- Sendo que
 - λ é o número médio de ocorrências por unidade de tempo
 - t é o número de unidades de tempo até a próxima ocorrência
 - e = 2.71828
- T segue uma distribuição de probabilidade exponencial



- Definido por um único parâmetro, sua média λ (lambda)
- A função de distribuição cumulativa (a probabilidade de que um tempo de chegada seja menor que algum tempo especificado t) é

$$F(t) = 1 - e^{-\lambda t}$$

onde e = constante matemática aproximada por 2,71828 λ = número médio populacional de chegadas por unidade t = qualquer valor da variável contínua onde t > 0



Exemplo de Distribuição Exponencial

Exemplo: Os clientes chegam ao balcão de atendimento à taxa de 15 por hora. Qual é a probabilidade de que o tempo de chegada entre clientes consecutivos seja inferior a três minutos?

- O número médio de chegadas por hora é de 15, então
 λ = 15
- Três minutos são 0,05 horas
- P(tempo de chegada < .05) = $1 e^{-\lambda X} = 1 e^{-(15)(.05)} = 0.5276$
- Portanto, há uma probabilidade de 52,76% de que o tempo de chegada entre clientes sucessivos seja inferior a três minutos

Funções de Distribuição Acumulada Conjunta

- Seja X₁, X₂, . . . X_k variáveis aleatórias contínuas
- Sua função de distribuição acumulada conjunta,

$$F(x_1, x_2, ... x_k)$$

define a probabilidade que simultaneamente X_1 seja menor que x_1 , X_2 menor que x_2 , e assim por diante; ou

$$F(x_1, x_2, ..., x_k) = P(X_1 < x_1 \cap X_2 < x_2 \cap ..., X_k < x_k)$$



Funções de Distribuição Acumulada Conjunta

(cont.)

As funções de distribuição acumuladas

$$F(x_1), F(x_2), ..., F(x_k)$$

das variáveis aleatórias individuais são chamadas de suas funções de distribuição marginal

 As variáveis aleatórias são independentes se e somente se

$$F(x_1, x_2, ..., x_k) = F(x_1)F(x_2) \cdot \cdot \cdot F(x_k)$$

Covariância

- Sejam X e Y variáveis aleatórias contínuas, com médias μ_x e μ_y
- O valor esperado de (X μ_x)(Y μ_y) é chamado de covariância entre X e Y

$$Cov(X,Y) = E[(X-\mu_x)(Y-\mu_y)]$$

Uma expressão alternativa, mas equivalente, é

$$Cov(X,Y) = E(XY) - \mu_x \mu_y$$

 Se as variáveis aleatórias X e Y forem independentes, então a covariância entre elas é 0. No entanto, o inverso não é verdadeiro.



Correlação

- Sejam X e Y variáveis aleatórias distribuídas conjuntamente.
- A correlação entre X e Y é

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



Somas de Variáveis Aleatórias

Sejam $X_1, X_2, ... X_k$ k variáveis aleatórias com médias $\mu_1, \mu_2, ... \mu_k$ e variâncias $\sigma_1^2, \sigma_2^2, ..., \sigma_k^2$. Então:

 A média de sua soma é a soma de suas médias

$$E(X_1 + X_2 + \cdots + X_k) = \mu_1 + \mu_2 + \cdots + \mu_k$$



Somas de Variáveis Aleatórias

(cont.)

Sejam
$$X_1, X_2, ... X_k$$
 k variáveis aleatórias com médias $\mu_1, \mu_2, ... \mu_k$ e variâncias $\sigma_1^2, \sigma_2^2, ..., \sigma_k^2$. Então :

 Se a covariância entre cada par dessas variáveis aleatórias for 0, então a variância de sua soma é a soma de suas variâncias

Var(
$$X_1 + X_2 + \cdots + X_k$$
) = $\sigma_1^2 + \sigma_2^2 + \cdots + \sigma_k^2$

 No entanto, se as covariâncias entre pares de variáveis aleatórias não forem 0, a variância de sua

Var(X₁ + X₂ + ··· + X_k) =
$$\sigma_1^2 + \sigma_2^2 + \cdots + \sigma_k^2 + 2\sum_{i=1}^{K-1} \sum_{j=i+1}^{K} Cov(X_i, X_j)$$



Diferenças entre duas variáveis aleatórias

Para duas variáveis aleatórias, X e Y

A média de suas diferenças é a diferença de suas médias; aquilo é

$$E(X-Y) = \mu_X - \mu_Y$$

Se a covariância entre X e Y for 0, então a variância de sua diferença é

$$Var(X-Y) = \sigma_X^2 + \sigma_Y^2$$

Se a covariância entre X e Y não for 0, então a variância de sua diferença é

$$Var(X-Y) = \sigma_X^2 + \sigma_Y^2 - 2Cov(X,Y)$$



Combinações Lineares de Variáveis Aleatórias

 Uma combinação linear de duas variáveis aleatórias, X e Y, (onde a e b são constantes) é

$$W = aX + bY$$

A média de W é

$$\mu_{W} = E[W] = E[aX + bY] = a\mu_{X} + b\mu_{Y}$$



Combinações Lineares de Variáveis Aleatórias

(cont.)

A variância de W é

$$\sigma_W^2 = a^2 \sigma_X^2 + b^2 \sigma_Y^2 + 2abCov(X, Y)$$

Ou usando a correlação,

$$\sigma_W^2 = a^2 \sigma_X^2 + b^2 \sigma_Y^2 + 2abCorr(X, Y)\sigma_X \sigma_Y$$

 Se X e Y são variáveis aleatórias conjuntas normalmente distribuídas, então a combinação linear, W, também é normalmente distribuída



Exemplo

- Duas tarefas devem ser executadas pelo mesmo trabalhador.
 - X = minutos para completar a tarefa 1; μ_x = 20, σ_x = 5
 - Y = minutos para completar a tarefa 2; μ_v = 30, σ_v = 8
 - X e Y são normalmente distribuídos e independentes

Qual é a média e o desvio padrão do tempo para completar ambas as tarefas?

Exemplo

(cont.)

- X = minutos para completar a tarefa 1; μ_x = 20, σ_x = 5
- Y = minutos para completar a tarefa 2; μ_y = 30, σ_y = 8
- Qual é a média e o desvio padrão do tempo para completar ambas as tarefas?

$$W = X + Y$$

$$\mu_W = \mu_X + \mu_Y = 20 + 30 = 50$$

Como X e Y são independentes, Cov(X,Y) = 0, então

$$\sigma_{W}^{2} = \sigma_{X}^{2} + \sigma_{Y}^{2} + 2Cov(X, Y) = (5)^{2} + (8)^{2} = 89$$

O desvio padrão é

$$\sigma_{W} = \sqrt{89} = 9.434$$



Analise de portfólio

 Uma carteira financeira pode ser vista como uma combinação linear de instrumentos financeiros separados

$$\begin{pmatrix}
Return on \\
portfolio
\end{pmatrix} = \begin{pmatrix}
Proportion of \\
portfolio value \\
in stock1
\end{pmatrix} \times \begin{pmatrix}
Stock 1 \\
return
\end{pmatrix} + \begin{pmatrix}
Proportion of \\
portfolio value \\
in stock2
\end{pmatrix} \times \begin{pmatrix}
Stock 2 \\
return
\end{pmatrix}$$

$$\cdots$$
 + $\begin{pmatrix} \text{Proportion of } \\ \text{portfolio value} \\ \text{in stock N} \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} \text{Stock N} \\ \text{return} \end{pmatrix}$

Exemplo de Análise de Portfólio

- Considere duas ações, A e B
 - O preço da ação A tem distribuição normal com média 12 e variância 4
 - O preço da ação B tem distribuição normal com média 20 e variância 16
 - Os preços das ações têm uma correlação positiva, ρ_{AB} = .50
- Suponha que você possua
 - 10 ações do estoque A
 - 30 ações da Ação B



Exemplo de Análise de Portfólio

(continued)

A média e a variância desta carteira de ações
 São: (Deixe W denotar a distribuição do valor da carteira)

$$\mu_{W} = 10\mu_{A} + 20\mu_{B} = (10)(12) + (30)(20) = 720$$

$$\begin{split} \sigma_W^2 &= 10^2 \sigma_A^2 + 30^2 \sigma_B^2 + (2)(10)(30) Corr(A,B) \sigma_A \sigma_B \\ &= 10^2 \ (4)^2 + 30^2 (16)^2 + (2)(10)(30)(.50)(4)(16) \\ &= 251,200 \end{split}$$



Exemplo de Análise de Portfólio

(continued)

 Qual é a probabilidade de que o valor de sua carteira seja inferior a US\$ 500?

$$\mu_W=720$$

$$\sigma_{\rm W} = \sqrt{251,200} = 501.20$$

O Z valor para 500 é

$$Z = \frac{500 - 720}{501.20} = -0.44$$

- P(Z < -0.44) = 0.3300
 - Portanto, a probabilidade é de 0,33 de que o valor do seu portfólio seja inferior a US\$ 500..