# Capítulo 1 (final) + capítulo 2

Análise Multivariada

Data: 24/09/2021

# DIRETRIZES PARA ANÁLISES MULTIVARIADAS E INTERPRETAÇÃO

- 1. Estabelecer significância prática, bem como significância estatística.
- 2. Reconhecer que tamanhos de amostras afetam resultados.
- 3. Conhecer seus dados.
- 4. Esforçar-se por modelos parcimoniosos.
- 5. Examinar seus erros.
- 6. Validar seus resultados.

# Etapas para a construção de modelo multivariada.

- 1. Definir o problema de pesquisa, os objetivos e a técnica multivariada a ser usada.
- 2. Desenvolver o plano de análise.
- 3. Avaliar as suposições.
- 4. Estimar o modelo multivariado e avaliar o ajuste.
- 5. Interpretar as variáveis estatísticas.
- 6. Validar o modelo multivariado.

# EXAME GRÁFICO DOS DADOS

Antes de aplicar qualquer técnica estatística multivariada, é necessário uma visão crítica dos dados

#### Teoria

"Constitui-se de princípios, categorias e conceitos, formando sistematicamente um conjunto logicamente coerente, dentro do qual o trabalho do pesquisador se fundamenta e se desenvolve"

(SEVERINO, 2004)

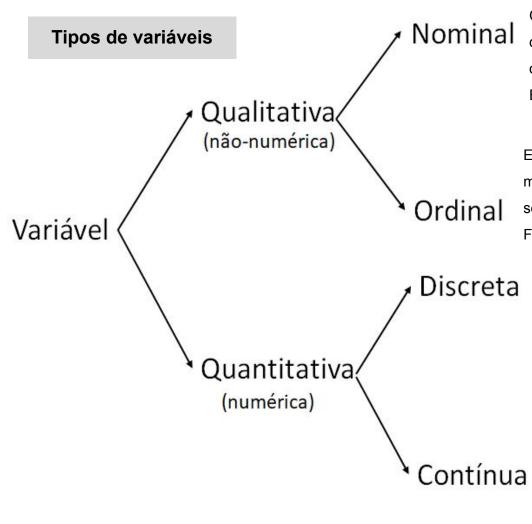
#### **Estatística**

- Verificar como as variáveis se distribuem e como se relacionam
- Outliers, dados atípicos, faltantes...

Análise multivariada

"O conhecimento das inter-relações de variáveis pode ajudar incrivelmente na especificação e no refinamento do modelo multivariado, bem como fornecer uma perspectiva racional para a interpretação dos resultados." (HAIR, 2009)

SEVERINO, Antônio Joaquim. metodologia do trabalho científico, 22. ed. São Paulo: Cortez, 2004.



Consistem apenas em nomes, rótulos ou categorias. Os dados não podem ser dispostos segundo um esquema ordenado.

Ex: Masculino, Feminino.

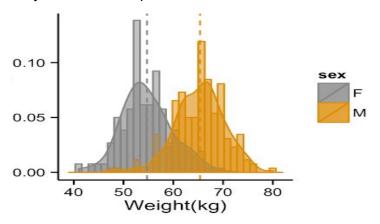
Envolve dados que podem ser dispostos em alguma ordem, mas as diferenças entre os valores dos dados não podem ser determinadas ou não tem sentido. Ex: Ens. Fundamental, médio e superior.

Assume valores pertencentes a um conjunto finito ou enumerável. Geralmente, seus valores são resultados de um processo de contagem, razão pela qual seus valores são expressos através de números inteiros não-negativos. Ex: Quantidade de membros por família.

Assume qualquer valor pertencente a um determinado intervalo do conjunto dos Reais. Pode-se dizer que a variável contínua resulta normalmente de mensurações. Ex: Nota, Altura, Peso.

#### Perfil univariado

**Histograma:** é uma representação gráfica (barras verticais ou barras horizontais) da distribuição de frequências de um conjunto de dados quantitativos continuous.



O histograma permite termos uma ideia da média, moda, mediana, assimetria e curtose dos dados!

#### Perfil bivariado

**Diagrama de dispersão:** é um gráfico de pontos baseado em duas variáveis. O padrão de pontos representa a relação entre variáveis.

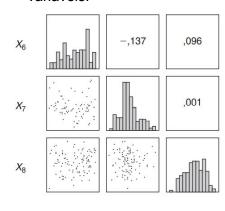
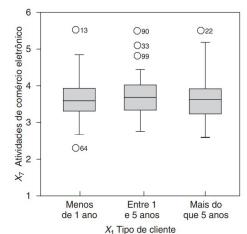


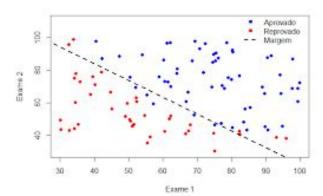
Gráfico de caixa (boxplot): representação da distribuição de dados de uma variável numérica para cada grupo de uma variável não-métrica

Uma forte organização de pontos ao longo de uma linha reta caracteriza uma relação linear ou correlação.

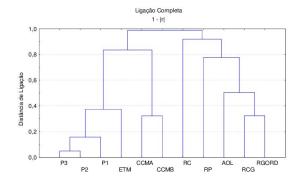


#### Perfis multivariados

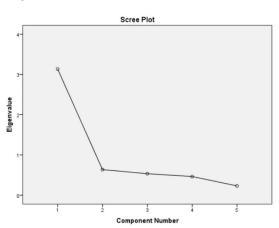
O objetivo dos perfis multivariados é retratar os dados de uma maneira que permita a identificação de diferenças e similaridades.



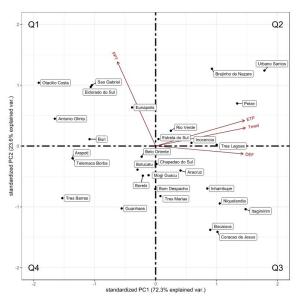
**Exemplo 1** – Gráfico de análise discriminante



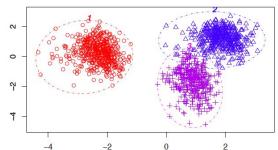
Exemplo 4 – Dendograma



**Exemplo 2** – Gráfico de Scree plot (gráfico de cotovelo)



**Exemplo 3** – Gráfico de componentes principais



**Exemplo 5** – Gráfico de clusters (via k-means)

# DADOS PERDIDOS

# **Dados Perdidos**

**Definição:** valores válidos sobre uma ou mais variáveis que não estão disponíveis para análise devido a:

- eventos sistemáticos externos ao respondente (erros de entrada, problemas de coleta);
- ação por parte do respondente (recusa a responder).

# O que fazer? Abordar questões geradas que podem afetar a generalidade dos resultados:

- (1) Os dados perdidos estão distribuídos ao acaso ou há padrões e relações inerentes? -> Tratar pode ajudar a manter tanto quanto possível a distribuição original de valores e evitar viés.
- (2) Qual é a freqüência dos dados perdidos? -> Mais determinante para o tipo de ação corretiva, portanto é uma questão secundária

# Passo 1: Determinar o tipo de dados perdidos

#### Ignoráveis

- São esperados, fazem parte do planejamento;
- Valores observados são amostra aleatória do conjunto total de valores -> correção desnecessária
- □ Amostra x população -> dados perdidos são as observações em uma população que não estão incluídas numa amostra probabilística;
- □ Delineamento do instrumento admite "saltos" sobre seções de questões que não aplicáveis;
- □ Dados censurados observações incompletas devido a seu estágio no processo de perda de dados.

#### Não ignoráveis

- □ **Processos conhecidos -** Ex.: entrada de dados que criam códigos inválidos, restrições de desfecho, falha para completar um questionário, morte do respondente -> pesquisador tem pouco controle sobre os processos de perda, mas algumas ações corretivas podem ser aplicadas se perda for aleatória;
- Processos desconhecidos Diretamente relacionados com o respondente: recusa em responder questões de natureza sensível ou ausência de opinião ou conhecimento para responder -> menos facilmente identificados e acomodados, portanto, o pesquisador deve prever e minimizar no planejamento e coleta de dados.

TABELA 2-1 Exemplo hipotético de dados perdidos

						Dados perdi	dos por caso	Dados perdidos
Identificação do caso	$V_1$	$V_2$	V <sub>3</sub>	$V_4$	Vs	Número	Percentual	reduzem o
1	1,3	9,9	6,7	3,0	2,6	0	0	
2	4,1	5,7			2,9	2	40	tamanho
3		9,9		3,0		3	60	amostral
4	0,9	8,6		2,1	1,8	1	20	
5	0,4	8,3		1,2	1,7	1	20	
6	1,5	6,7	4,8		2,5	1	20	
7	0,2	8,8	4,5	3,0	2,4	0	0	
8	2,1	8,0	3,0	3,8	1,4	0	0	Processo
9	1,8	7,6		3,2	2,5	1	20	
10	4,5	8,0		3,3	2,2	1	20	não-aleatório de
11	2,5	9,2		3,3	3,9	1	20	perda
12	4,5	6,4	5,3	3,0	2,5	0	9	_
13					2,7	4	80	
14	2,8	6,1	6,4		3,8	1	20	características
15	3,7			3,0		3	60	sistematicamente
16	1,6	6,4	5,0		2,1	1	20	relacionadas à
17	0,5	9,2		3,3	2,8	1	20	
18	2,8	5,2	5,0		2,7	1	20	perda -> Viés
19	2,2	6,7		2,6	2,9	1	20	Ex.: indivíduos com
20	1,8	9,0	5,0	2,2	3,0	0	0	maior renda
Dados perdidos por variáv	el					Valores perdid	os totais	
Número	2	2	11	6	2	Número: 23		
Percentual	10	10	55	30	10	Percentual: 23		

# Passo 2: Determinar a extensão de dados perdidos

# Extensão ou quantia de dados perdidos baixa o suficiente para não afetar os resultados (viés) mesmo que opere de modo não-aleatório

**SIM:** Qualquer das abordagens corretivas (técnicas de atribuição) (passo 4) pode ser aplicada sem criar vieses;

NÃO: Determinar aleatoriedade antes de escolher uma ação corretiva (passo 3).

# Avaliação da extensão e padrões de perda de dados

Tabulação: (1) do percentual de variáveis com dados perdidos para cada caso; (2) do número de casos com dados perdidos para cada variável;

- -> Amostra disponível sem ações corretivas (casos sem perdas em qualquer variável);
- -> Se perdas estão concentradas, exclusão de casos e/ou variáveis reduz a extensão dos dados perdidos;
- -> Se um padrão não-aleatório está presente, esta solução pode ser a mais eficiente.

# Passo 3: Diagnosticar aleatoriedade dos processos

#### Missing at random (MAR) = Perdidos ao acaso

Probabilidade de perdas em uma variável está relacionada a alguma outra variável, mas não ao valor da própria variável com valores perdidos

Valores perdidos de Y dependem de X, mas não de Y

Não pode ser confirmado, porque não pode ser testado se a probabilidade de perdas em uma variável apenas é função de outras variáveis medidas.

# Missing completely at random (MCAR) = Perdidos completamente ao acaso

Casos com dados perdidos são indistinguíveis daqueles com dados completos, pois perda não está relacionada a nenhuma outra variável

Valores observados de Y são uma amostra aleatória de todos os valores Y e também não dependem de nenhum X

Único mecanismo verificável. É preferível porque acomoda qualquer tipo de ação corretiva.

# Passo 3: Diagnosticar aleatoriedade dos processos

Miss	Complete data			
Miss	Age	IQ score		
Pro	25	133		
relac	26	121		
val		91		
vai	30	105		
\/_	30	110		
Valore	31	98		
	44	118		
N1~	46	93		
Não r		141		
testad		104		
variáv	51	116		
medid	54	97		

Incomp	lete data	2000
Age	IQ score	caso
25		stá
26		o ao
29		los
30		105
30		~ .
31		ão de
44	118	
46	93	
48	141	le ser
51	104	uma
51	116	iáveis
54	97	

	Complete data			
Mi	Age	IQ score		
	25	133		
	26	121		
Casi		91		
daqu	30	105		
	30	110		
	31	98		
Valores	44	118		
70.10100	46	93		
	48	141		
l'Inio	51	104		
Único		116		
ac	54	97		

Inc	omplete data	
Age	IQ score	
25		
26	121	
29	91	is
30		ão
30	110	
31		
44	118	atória
46	93	210110
48		
51		
51	116	que
54		

- □ Perda em uma única variável: Dicotomizar perda em Y e testar diferenças entre os dois grupos em outras variáveis de interesse -> SIM = MAR; NÃO = MCAR
- ☐ Teste geral de aleatoriedade: Padrão de perda em todas as variáveis X Padrão esperado para um processo aleatório -> SIM = MAR; NÃO = MCAR

# Passo 4: Selecionar o método de atribuição

□ Atribuição é o processo de estimação de valor perdido	baseado em valores	válidos de outras variáveis e/ou	
casos na amostra;			
□ Variáveis não-métricas não são tratáveis com atribuição.			

#### Missing at random (MAR) = Perdidos ao acaso

- (1) Técnicas de estimação de máxima verossimilhança: métodos iterativos de modelagem dos processos inerentes aos dados perdidos para estimar valores mais precisos e razoáveis, bem como os parâmetros após substituição (médias, desvios padrão ou correlações) (Ex.: abordagem EM);
- (2) Inclusão das perdas na análise: Tratar observações com dados perdidos como subconjunto da amostra = dicotomizar as perdas e substituir valores ausentes pela média. Na regressão, o coeficiente dessa variável dicotômica avalia a significância estatística da diferença para a variável dependente entre observações com dados perdidos e aquelas com dados válidos.

**Para pensar:** Técnicas mantêm o tamanho amostral, mas adicionam complexidade, dificultam interpretabilidade e diminuem a heterogeneidade dos dados.

# Passo 4: Selecionar o método de atribuição

#### Missing completely at random (MCAR) = Perdidos completamente ao acaso

**Atribuição usando apenas dados válidos** = representar amostra inteira com observações com dados válidos

- ❖ Abordagem de caso completo ou Listwise deletion: casos com perdas em qualquer variável são eliminados
  - Diminui tamanho e poder amostral e é muito afetada por perda não aleatória;
  - ➤ Adequada se perda de dados é pequena (<5%); amostra é grande e relações nos dados são fortes.</p>
- ❖ Uso de dados totalmente disponíveis ou Pairwise deletion: atribuição das características de distribuição (p. ex., médias ou dp) ou de relação (p. ex., correlações) a partir de cada valor válido. Ou seja, assume-se que correlações obtidas nos casos com dados válidos são representativos da amostra inteira.

# Passo 4: Selecionar o método de atribuição

#### Missing completely at random (MCAR) = Perdidos completamente ao acaso

**Atribuição usando valores de substituição:** valores perdidos substituídos por valores estimados com base em outras informações disponíveis

- Uso de valores conhecidos de substituição: valor conhecido substitui dados perdidos em caso similar.
  - Atribuição por carta marcada = valor vem de outra observação na amostra considerada semelhante, ou externa à amostra, se informação mais válida;
  - Substituição por um caso = observações com dados perdidos totalmente substituídas por outra observação escolhida fora da amostra (Ex.: substituir uma família da amostra, que não pode ser contactada ou que tem extensos dados perdidos, por outra família que não esteja na amostra).
- Cálculo de valores de substituição: valor de substituição calculado a partir de um conjunto de observações com dados válidos na amostra.
  - Substituição pela média = troca valores perdidos em uma variável pelo valor médio dessa variável, com base em todas as respostas válidas;
  - Atribuição por regressão = equação prevê valores perdidos de uma variável com base em sua relação com outras variáveis.

# **OUTLIERS**

# **Outliers**



**Definição:** observações atípicas, que destoam dos demais valores observados. Podem influenciar indevidamente nos resultados.

# O que fazer? Retirar? Manter? Avaliar o contexto!

O evento extraordinário se ajusta aos propósitos da pesquisa?

É erro de procedimento? Retirar, se tornará um dado perdido.

O valor atípico representa um segmento da população?

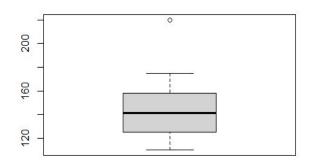
## **Outliers**

# 19

# Como identificar?

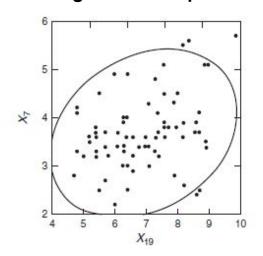
Detecção univariada

### **Boxplot**



Detecção bivariada

#### Diagrama de dispersão



# Detecção multivariada

- Métodos bivariados são inadequados
- Medir a posição multidimensional de cada variável em relação a um valor comum

## **Outliers**

### **Como identificar?**



# Detecção multivariada

D² de Mahalanobis: mede a distância de cada observação em um espaço multidimensional a partir do centro médio de todas as observações. Valores elevados indicam observações afastadas.

**D**²/nº de variáveis: valores maiores do que 2,5 (em amostras pequenas, n= 80 ou menos) e que 3 ou 4 (em amostras grandes) indicam possíveis outliers.

TESTE DAS SUPOSIÇÕES DA ANÁLISE MULTIVARIADA

#### NORMALIDADE

#### Como detectá-la?

Análises gráficas de normalidade: Histograma, Gráfico de probabilidade normal, Diagrama de dispersão, Gráfico de densidade, Boxplot

Testes estatísticos: Shapiro-Wilks, Kolmogorov-Smirnov, Anderson-darling, Cramer-von Mises

### Quais as consequências da sua violação?

Forma da distribuição → Nível de Curtose e Assimetria Tamanho da amostra

### E como corrigir?

Transformação dos dados

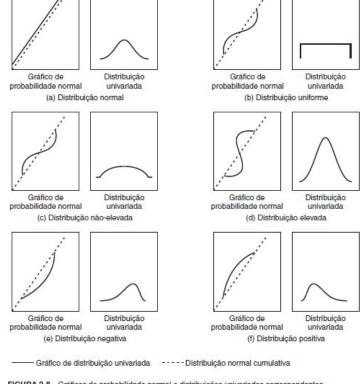


FIGURA 2-8 Gráficos de probabilidade normal e distribuições univariadas correspondentes.

### **HOMOCEDASTICIDADE**

#### Como detectá-la?

Análise gráfica: Diagrama de dispersão, Boxplot

Testes estatísticos: Levene, M de Box, Bartlett,

Breusch Pagan

### Quais as consequências da sua violação?

Previsão melhor em alguns níveis do que em outros

Tamanho da amostra

### E como corrigir?

Transformação dos dados

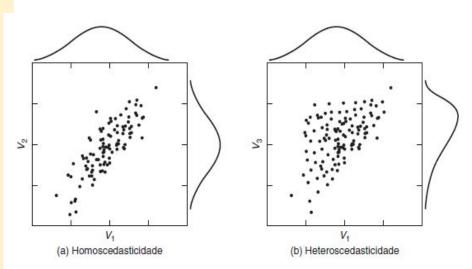


FIGURA 2-9 Diagramas de dispersão de relações homoscedásticas e heteroscedásticas.

### LINEARIDADE

#### Como detectá-la?

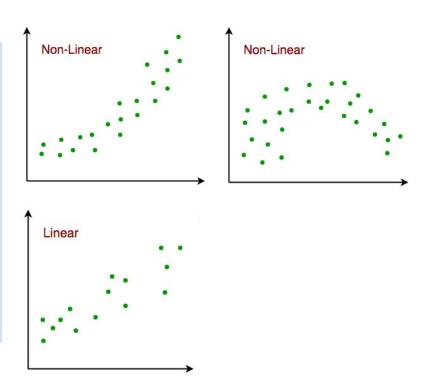
Análise gráfica: Diagrama de dispersão Regressão simples (e examinar os resíduos) Modelar uma relação não linear

# Quais as consequências da sua violação?

Subestimação da força real da relação

### E como corrigir?

Transformação dos dados Criar novas variáveis



# INDEPENDÊNCIA ou AUSÊNCIA DE ERROS CORRELACIONADOS

#### Como detectá-la?

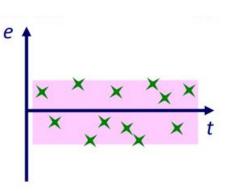
Identificar possíveis causas: Coleta de dados e Dados em séries temporais

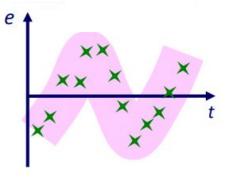
Quais as consequências da sua violação?

Resultado com viés

E como corrigir?

Inclusão do fator causal omitido





# TRANSFORMAÇÃO DE VARIÁVEIS

As transformações devem ser aplicadas nas variáveis independentes, exceto no caso de heterocedasticidade.

Tipo de	Tipo de
distribuição	transformação
achatada	inversa
negativamente	de quadrados ou
assimétricas	cubos
positivamente assimétricas	raiz quadrada, logaritmos, ou transformação inversa

### Gráficos de probabilidade normal

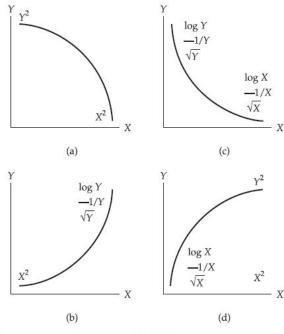


FIGURA 2-10 Seleção de transformações para atingir linearidade.

Fonte: F. Mosteller and J. W. Tukey, Data Analysis and Regression. Reading, MA: Addison-Wesley, 1977.

A fim de executar a maioria das análises multivariadas, não é necessário atender a todas as suposições de normalidade, homocedasticidade, linearidade e independência.

Efeito da violação de certas suposições → **Robustez da técnica**