e? Qual a relação entre os erros tipo I e II? O que é o tamanh Artigira de Sata Ferre in a o efei são os tipos de tamanho do efeito? Como converter um tamanho de efeito em outro? O que é o P-valor? O que e ad hoc? O que é uma análise post hoc? O que é um teste paramétrico? O que é um teste não paramétrico? Po estes paramétricos são preferidos? O que é análise inicial de dados? Como conduzir uma análise inicial de dados problemas podem ser detectados na análise inicial de dados? O que é análise de associação? O que são anális ação bivariada? Quais testes podem ser usados para análises de associação bivariada? O que são dados problema podem ser coletadas as informações da unidade de análise? O que são dados? O que são dados problema de um estudo ter dados perdidos? Quais os mecanismo se perdidos? Como identificar o mecanismo gerador de dados perdidos em um banco de dados? Que estratégos e utilizadas na coleta de dados quando há expectativa de perda amostral? Que estratégos mecanismo ser utilizadas na coleta de dados quando há expectativa de perda amostral? Que estratégos mecanismos ser utilizadas na coleta de dados quando há expectativa de perda amostral? Que estratégos mecanismos ser utilizadas na coleta de dados quando há expectativa de perda amostral? Que estratégos estratégos

O que são erros de inferência estatística? O que é erro tipo I? O que é erro tipo II? O que

para gerar hipóteses científicas? Quais são os tipos de teste de hipóteses? O que é

nula? O que é hipótese alternativa? Qual hipótese está sendo testada? O que report

quando há dados perdidos? Que estratégias podem ser utilizadas na redação de castos em a há dados de que são metadados? O que são variáveis? Como são classificadas as variáveis? Por que importanda eis? O que é transformação de variáveis contínuas? Por que transformar variá eis? Quais importanções pode las? O que é catogorização de uma variável? Por que não é recomendado cata prizar variáve contínuas? Qua ternativas à categorização de variáveis contínuas? O que são variáveis cotômicas? Quais argumentos são usa efender a categorização ou dicotomização de variáveis contínuas? Por que não é recomendado dicotomizar varias? Quais cenários legitimam a dicotomização das variáveis contínuas? O que são distribuição para dicotomização das variáveis contínuas? O que são distribuição o que são níveis de um faraç? O que são distribuição o que são normais? Que são valor s discrepante distribuição normais? O que são como para dentificar por cidado distribuição normai? O que são como para dentificar por cidado distribuição normais? O que são como para dentificar por cidado distribuição normais? O que são como para dentificar por cidado distribuição normais? O que são como para dentificar por cidado distribuição normais? O que são como para dentificar por cidado distribuição normais? O que são como para de cidado distribuição como para de cidado distribuição de como distribuição como para de cidado distribuição condicional? O que experimento de para de cidado distribuição condicional? O que experimento de como usar para organizar tabelas cara análise computado ada? O que e recomendado e o que como de como distribuição condicional? O que como distribuição de condicional? O que como distri

ragem? O que é reamostragem? Por ue utilizar reamostragem? Quais procedimentos de reamostragem poder ados? O que é pareamento? O que é locação? O que é aleatorização? O que é validade interna? O que é valiterna? Quais são as características de ensaios clínicos aleatorizados? Que modelos podem ser utilizados par comparações? Quais variáy as us em se utilizadas no ajuste de covariáveis? Quais os benefícios do ajuste de variáveis? Quais os riscos do ajuste de covariáveis? Quais entre grupos na linha de base entre grupos na linha de base? Quais cenários permitem a comparação entre grupos na linha de base em ensaios clínicos aleatorizados? Quais estratégias podem das para substituir a ser paração entre grupos na linha de base em ensaios clínicos aleatorizados? Por que nã comparar intragrupos (pro sés) em ensaios clínicos aleatorizados? O que é comparação entre grupos em ensaios aleatorizados. Por que an issar o efeito de interação? Quando usar o termo de interação? Como analisar nho diagnastico em desfechos com distribuição trimodal na população? Quais problemas de pesquides menho diagnastico em desfechos com distribuição trimodal na população? Quais problemas de pesquides menho diagnastico em desfechos com distribuição trimodal na população? Quais problemas de pesquides menho diagnastico em desfechos com distribuição trimodal na população? Quais problemas de pesquides menho diagnastico em desfechos com distribuição trimodal na população? Quais problemas de pesquides menho diagnastico em desfechos com distribuição trimodal na população? Quais problemas de pesquides menho diagnastico em desfechos com distribuição trimodal na população?

métrolos o adequados para análise de concordância? Quais métodos não são adequados para análise de como axuma a variação do tamanho do efeito? Como avaliar a heterogeneidade entre os estudos? O que? Os so selecionar os testes para a análise estatística inferencial? O que é análise de comparação de dados aálise os socielação? Qual é a interpretação das medidas de correlação? Quais precauções devem ser tomadação de hedidas de correlação? Quais testes podem ser usados para análises de correlação? O que é análises ace regressas. Como preparar as variáveis categóricas para análise de regressão? O que são as análises de regressas, multivariável e multivariada? Quais testes podem ser usados em análise de associação multivariável? O que ção de efeito? O que é um modificador de efeito? O que é modificação? O que é interação? O que é mediação de é um mediador de efeito? O que é efeito direto? O que é efeito indireto? O que é efeito total? Correlação a pode ser usada para seleção de variáveis em modelos de regressão multivariável? Por que métodos de regresas a pode ser usada para seleção de variáveis em modelos de regressão multivariável? Por que métodos de regresas a constructiva de servica de servica

cordância e confiabilidade? Quais fontes de variabilidade são comumente

Il não são recomendados para seleção de variáveis en Medel 2023 los de regressão multivariável? O que pode ser Iuzir o número de variáveis candidatas em modelos de regressão multivariável? O que são paradoxos estatíst RRO Que são scripts? Quais práticas são recomendadas na redação de scripts? O que pode ser compartilh

Arthur de Sá Ferreira

Ciência com R

Perguntas e respostas para, esquisaciores e analistas de dados

Conteúdo

50	obre	o Autor	3
D	edica	atória	5
Pı	refác	io	7
$\mathbf{A}_{:}$	grade	ecimentos	9
1	Pen	asamento estatístico	11
	1.1	Espaços amostrais e eventos	11
	1.2	Probabilidade condicional	11
	1.3	Leis dos grandes números	11
	1.4	Teorema central do limite	11
	1.5	Regressão para a média	12
	1.6	Reamostragem	12
	1.7	Falácia do jogador	12
2	D	radoxos e falácias	10
2			13
	2.1	Paradoxos estatísticos	13
	2.2	Paradoxo de Abelson	13
	2.3	Paradoxo de Berkson	13
	2.4	Paradoxo de Ellsberg	13
	2.5	Paradoxo de Freedman	13
	2.6	Paradoxo de Hand	13
	2.7	Paradoxo de Lindley	14
	2.8	Paradoxo de Lord	14
	2.9	Paradoxo de Proebsting	14
	2.10	Paradoxo de Simpson	14
	2.11	Paradoxo de Stein	14
	9 19	Paradovo do Okio	1/

iv CONTEÚDO

	2.13	Paradoxo da acurácia	14
	2.14	Paradoxo do elevador	14
	2.15	Paradoxo do falso positivo	14
	2.16	Paradoxo da amizade	14
3	Uni	dade de análise	15
	3.1	Definição	15
	3.2	Medidas únicas ou múltiplas	15
4	Dad	los e metadados	21
	4.1	Dados	21
	4.2	Dados perdidos	21
	4.3	Metadados	23
5	Var	iáveis e fatores	25
	5.1	iáveis e fatores Variáveis	25
	5.2	Transformação de variáveis contínuas	26
	5.3	Categorização de variáveis contínuas	27
	5.4	Dicotomização de variáveis contínuas	27
	5.5	Fatores	29
6	Dist	tribuições e parâmetros	31
	6.1	Distribuições de probabilidade	31
	6.2	Parâmetros	32
	6.3	Valores discrepantes	33
7	Tah	ulação de dados	35
•	7.1	Planilhas eletrônicas	35
	_		
8		samento metodológico	39
	8.1	População	39
	8.2	Amostragem	39
	8.3	Tamanho da amostra	39
	8.4	Validade do estudo	40
	8.5	Pareamento	40
	8.6	Alocação	40
	8.7	Aleatorização	40
9	Vies	ses metodológicos	41
	9.1	Vieses	41

,	
CONTEÚDO	•
CONTEUDO	,

10 Delineamento de estudos	43
10.1 Classificação	. 43
11 Ensaios clínicos aleatorizados	47
11.1 Características	. 47
11.2 Modelos de análise de comparação	. 48
11.3 Ajuste de covariáveis	. 48
11.4 Comparação na linha de base	. 49
11.5 Comparação intragrupos	. 50
11.6 Comparação entre grupos	. 50
11.7 Efeito de interação	. 50
12 Desempenho diagnóstico	53
12.1 Tabelas 2x2	. 53
12.2 Curvas ROC	. 53
13 Concordância e confiabilidade	55
13.1 Problemas de pesquisa	. 55
13.2 Concordância	. 55
13.3 Confiabilidade	. 56
14 Meta-análises	57
14.1 Interpretação	. 57
15 Simulação computacional	59
15.1 Simulação computacional de dados	. 59
16 Seleção de testes	61
16.1 Escolha de testes para análise inferencial	. 61
17 Análise inicial de dados	63
17.1 Análise inicial de dados	. 63
18 Análise exploratória de dados	65
18.1 Análise exploratória de dados	. 65
19 Análise descritiva	67
19.1 Análise descritiva	. 67
19.2 Tabelas	. 67
19.3 Tabela 1	. 67
19.4 Tabela 2	. 68
19.5 Gráficos	. 69

vi *CONTEÚDO*

2 0	Análise inferencial	7 1
	20.1 Ideias e hipóteses científicas	71
	20.2 Testes de hipóteses	71
	20.3 Análise inferencial	72
	20.4 Erros de inferência	72
	20.5 Tamanho do efeito	73
	20.6 P-valor	74
	20.7 Tipos de análises inferenciais	74
91	. Computação estatística	75
4 1	21.1 Por onde começar	75
	21.1 Tot olide colleçai	. 10
22	a Comparação	77
	22.1 Análise inferencial de comparação	77
23	S Correlação	79
_0	23.1 Análise de correlação	79
	2011 Illumbe de colletação I I I I I I I I I I I I I I I I I I I	
24	Associação	81
	24.1 Análise de associação	81
	24.2 Associação bivariada	81
25	Regressão	83
	25.1 Análise de regressão	83
	25.2 Regressão simples, multivariável e multivariada	83
	25.3 Efeito principal	84
	25.4 Efeito de modificação	84
	25.5 Efeito de interação	84
	25.6 Efeito de mediação	85
	25.7 Seleção de variáveis	85
26	Redes	87
	26.1 Análise de redes	87
27	Testes estatísticos	89
	27.1 Teste de Qui-quadrado (χ^2)	89
	27.2 Teste exato de Fisher	91
7		
28	Manuscritos reprodutíves	93
	28.1 Manuscritos reprodutíveis	93

CONTEÚDO	vii
29 Redação estatística	95
29.1 Diretrizes	95
29.2 Checklists	96
30 Fontes externas	97
30.1 RSS	97
30.2 BMJ	97
30.3 JAMA	97
30.4 AHA/ASA	97
30.5 NPG	98
30.6 Wiley	98
30.7 APE	98
Referências	99

viii *CONTEÚDO*



Ferreira, Arthur de Sá. Ciência com R: Perguntas e respostas para pesquisadores e analistas de dados. Rio de Janeiro: 1a edição, 2023. 119p. doi: 10.5281/zenodo.83202331



Todos os direitos reservados. Nenhuma parte deste livro pode ser reproduzida ou usada de qualquer maneira sem a permissão prévia por escrito do proprietário dos direitos autorais, exceto para o uso de breves citações em uma resenha do livro.

Para solicitar permissões, entre em contato com cienciacomr@gmail.com²

Capa dura: ISBN Brochura: ISBN E-book: ISBN

A versão online desta obra está licenciada com uma Licença Creative Commons Atribuição-NãoComercial 4.0 Internacional.

 $^{^{1} \}rm https://zenodo.org/badge/latestdoi/685181979$

²mailto:cienciacomr@gmail.com



Sobre o Autor



Arthur de Sá Ferreira, DSc

Obtive minha Graduação em Fisioterapia pela Universidade Federal do Rio de Janeiro (UFRJ, 1999), Formação em Acupuntura pela Academia Brasileira de Arte e Ciência Oriental (ABACO, 2001), Mestrado em Engenharia Biomédica pela Universidade Federal do Rio de Janeiro (UFRJ, 2002) e Doutorado em Engenharia Biomédica pela Universidade Federal do Rio de Janeiro (UFRJ, 2006).

Tenho experiência em docência no ensino superior, atuando com professor da graduação em cursos de Fisioterapia, Enfermagem e Odontologia, entre outros (2001-atual); pós-graduação lato sensu em Fisioterapia (2001-atual) e stricto sensu em Ciências da Reabilitação (2010-atual).

Sou professor adjunto do Centro Universitário Augusto Motta (UNISUAM³), pesquisador dos Programas de Pós-graduação em Ciências da Reabilitação (PPGCR⁴) e Desenvolvimento Local (PPGDL⁵) e Coordenador do Comitê de Ética em Pesquisa (CEP) (2020-atual).

Fundei o Laboratório de Simulação Computacional e Modelagem em Reabilitação (LSCMR), onde desenvolvo projetos de pesquisa principalmente nos seguintes temas: Bioestatística, Modelagem e simulação computacional, Processamento de sinais biomédicos, Movimento funcional humano, Medicina tradicional (chinesa), Distúrbios musculoesqueléticos, Doenças cardiovasculares e Doenças respiratórias.

Sou membro efetivo da Associação Brasileira de Pesquisa e Pós-Graduação em Fisioterapia (ABRAPG-FT⁶) (2007-atual), , Consórcio Acadêmico Brasileiro de Saúde Integrativa (CABSIN⁷) (2019-atual), Committee on Publication Ethics (COPE⁸) (2018-atual) e Royal Statistical Society (RSS⁹) (2021-atual).

Componho o corpo editorial e de revisores de periódicos nacionais e internacionais como Scientific Reports¹⁰, Frontiers in Rehabilitation Sciences¹¹, Evidence-Based Complementary and Alternative Medicine¹², Chinese Journal of Integrative Medicine¹³, Journal of Integrative Medicine¹⁴, Fisioterapia e Pesquisa¹⁵.

Currículos externos

³https://www.unisuam.edu.br

⁴https://www.unisuam.edu.br/programa-pos-graduacao-ciencias-da-reabilitacao

⁵https://www.unisuam.edu.br/programa-pos-graduacao-desenvolvimento-local

⁶https://abrapg-ft.org.br/portal/

⁷https://cabsin.org.br

⁸https://publicationethics.org

⁹https://rss.org.uk

¹⁰https://www.nature.com/srep/about/editors

 $^{^{11}} https://www.frontiersin.org/research-topics/26395/systemic-effects-and-disabilities-in-long-covid-syndrome-current-approaches-and-clinical-challenges$

¹²https://www.hindawi.com/journals/ecam/editors/

¹³https://www.springer.com/journal/11655/editors

 $^{^{14} \}rm https://www.journals.elsevier.com/journal-of-integrative-medicine/editorial-board$

¹⁵https://www.scielo.br/journal/fp/about/#editors

 $5432142731317894^{16} \\$ $0000\hbox{-}0001\hbox{-}7014\hbox{-}2002$ $F-6831-2012^{17}$

¹⁶http://lattes.cnpq.br/5432142731317894 ¹⁷https://publons.com/researcher/F-6831-2012

Dedicatória

Esta obra é dedicada a todos que, em princípio, buscam conhecimento para melhorar a qualidade da pesquisa científica - seja a sua própria, a de colegas ou a de desconhecidos - mas, em última análise, desejam mesmo prover melhores condições de saúde e desenvolvimento da sociedade.

Dedico também ao leitor eventual que chegou aqui por acaso.



Prefácio

No âmbito da análise estatística de dados, os processos envolvidos são marcados por uma série de escolhas críticas. Estas decisões abrangem considerações metodológicas e ações operacionais que moldam toda a jornada analítica. Deve-se selecionar, cuidadosamente, um delineamento de estudo para enfrentar os desafios únicos colocados por um projeto de pesquisa. Além disso, a escolha de métodos estatísticos adequados para lidar com os dados gerados pelo delineamento escolhido tem um peso importante. Estas decisões necessitam de uma base construída sobre as evidências mais convincentes da literatura existente e na adesão a práticas sólidas de investigação.

Interpretar os resultados destas análises não é uma tarefa simples. Confiar apenas na formação educacional convencional, no bom senso e na intuição para decifrar tabelas e gráficos pode revelar-se inadequado. Interpretações errôneas podem gerar consequências indesejáveis, incluindo a utilização de testes diagnósticos imprecisos ou o endosso de tratamentos ineficazes.

Este livro emerge do reconhecimento desses desafios.

A proposta gira em torno da organização de um compêndio abrangente de métodos e técnicas de ponta, para análise estatística de dados em pesquisa científica, apresentados em formato de perguntas e respostas. Esse formato promove um diálogo direto e objetivo com o leitor, respondendo a dúvidas comumente colocadas por alunos de graduação, pós-graduação, mestrado e doutorado, bem como por pesquisadores.

O objetivo geral de cada capítulo é elucidar as questões metodológicas fundamentais: "O que é?", "Por que usar?", "Quando usar?", "Quando não usar?" e "Como fazer?". Em cada capítulo, diversas questões específicas são propostas e respondidas sistematicamente, permitindo ao leitor uma melhor elaboração do conteúdo e resultado do seu trabalho.

Os capítulos foram organizados para seguir uma progressão de conceitos e aplicações. Embora sejam fragmentados para maior clareza instrucional, as referências cruzadas ajudam a mitigar a fragmentação do conteúdo e reforçar a interconexão dos tópicos.

O público-alvo compreende pesquisadores, professores, analistas de dados, profissionais e estudantes que regularmente lidam com a tomada de decisões em pesquisa. Os estudantes de pós-graduação encontrarão aqui uma obra repleta de exemplos para adaptar na análise dos dados de seus projetos de pesquisa. Professores de graduação e pós-graduação terão acesso a uma obra didática de referência, direcionada para seus alunos. Pesquisadores e analistas de dados iniciantes descobrirão um valioso acervo de informações e referências para a construção de projetos e manuscritos. Pesquisadores e os cientistas mais experientes podem recorrer às referências e esclarecimentos mais atuais sobre vieses, paradoxos, mitos e mal práticas em pesquisa. E mesmo os leitores não familiarizados ainda com as técnicas de análise de dados em pesquisa terão a oportunidade de apreciar o papel fundamental de colocar e responder suas perguntas na busca do conhecimento científico.

Arthur de Sá Ferreira, DSc



Agradecimentos

Este trabalho não seria possível sem o apoio e suporte da minha esposa Daniele, minha irmâ Mônica, meu pai José Victorino e meus filhos Giovanna, Victor e Lucas.



Capítulo 1

Pensamento estatístico

- 1.1 Espaços amostrais e eventos
- 1.1.1 O que é espaço amostral?
 - .[REF]
- 1.1.2 O que é evento?
 - .[REF]
- 1.2 Probabilidade condicional
- 1.2.1 O que é probabilidade condicional?
 - .[REF]
- 1.3 Leis dos grandes números
- 1.3.1 O que é a lei fraca dos grandes números?
 - .[REF]
- 1.3.2 O que é a lei forte dos grandes números?
 - .[REF]
- 1.4 Teorema central do limite
- 1.4.1 O que é teorema do limite central?
 - .[REF]

1.5 Regressão para a média

1.5.1 O que é regressão para a média?

• .[REF]

1.6 Reamostragem

1.6.1 O que é reamostragem?

- Reamostragem é um procedimento que cria vários conjuntos de dados sorteados a partir de um conjunto de dados real a amostra da população sem a necessidade de fazer suposições sobre os dados e suas distribuições .¹
- O procedimento é repetido várias vezes para usar a variabilidade dos resultados para obter um intervalo de confiança do parâmetro.¹

1.6.2 Por que utilizar reamostragem?

- Quando se dispõe de dados de apenas 1 amostra, as diversas suposições que são feitas podem não ser atingidas.¹
- Procedimentos de reamostragem produzem um conjunto de observações escolhidas aleatoriamente da amostra, igualmente representativo da população original.

 1
- Procedimentos de reamostragem permitem estimar o erro-padrão e intervalos de confiança sem a necessidade de tais suposições, sendo portanto um conjunto de procedimentos não-paramétricos.¹

1.6.3 Quais procedimentos de reamostragem podem ser realizados?

• Bootstrap: Cada iteração gera uma amostra bootstrap do mesmo tamanho do conjunto de dados original escolhendo aleatoriamente observações reais, uma de cada vez. Cada observação tem chances iguais de ser escolhida a cada vez, portanto, algumas observações serão escolhidas mais de uma vez e outras nem serão escolhidas.¹

1.7 Falácia do jogador

1.7.1 O que é falácia do jogador?

• .[REF]

Capítulo 2

Paradoxos e falácias

- 2.1 Paradoxos estatísticos
- 2.1.1 O que são paradoxos estatísticos?
 - .[REF]
- 2.2 Paradoxo de Abelson
 - .²
- 2.3 Paradoxo de Berkson
 - .3
- 2.4 Paradoxo de Ellsberg
 - .4
- 2.5 Paradoxo de Freedman
 - 5,6
- 2.6 Paradoxo de Hand
 - .7

2.7 Paradoxo de Lindley

• .8

2.8 Paradoxo de Lord

• .9,10

2.9 Paradoxo de Proebsting

• .[REF]

2.10 Paradoxo de Simpson

• .^{11,12}

2.11 Paradoxo de Stein

• .13

2.12 Paradoxo de Okie

• .[REF]

2.13 Paradoxo da acurácia

• .[REF]

2.14 Paradoxo do elevador

• .14

2.15 Paradoxo do falso positivo

• .[REF]

2.16 Paradoxo da amizade

 \bullet . ¹⁵

Capítulo 3

Unidade de análise

3.1 Definição

3.1.1 O que é unidade de análise?

- A unidade de análise (ou unidade experimental) de pesquisas na área de saúde geralmente é o indivíduo.¹⁶
- A unidade de análise também pode ser a instituição em estudos multicêntricos (ex.: hospitais, clínicas) ou um estudo publicado em meta-análise (ex.: ensaios clínicos). 16
- É fundamental identificar corretamente a unidade de análise para evitar inflação do tamanho da amostra (ex.: medidas bilaterais resultando em o dobro de participantes), violações de suposições dos testes de hipótese (ex.: independência entre medidas e/ou unidade de análise) e resultados espúrios em testes de hipótese (ex.: p-valores menores que aqueles observados se a amostra não estivesse inflada). 16,17

3.2 Medidas únicas ou múltiplas

3.2.1 Como podem ser coletadas as informações da unidade de análise?

 Da unidade de análise podem ser coletadas informações em medidas únicas, repetidas, seriadas ou múltiplas.

3.2.1.1 Medidas únicas

• A medida única da pressão arterial sistólica no braço esquerdo resulta em um valor pontual. O valor pontual será considerado representativo da variável para a unidade de análise (ex.: **120 mmHg** para o participante #9). Medidas únicas obtidas de diferentes unidades de análise podem ser consideradas independentes se observadas outras condições na coleta de dados.

3.2.1.2 Medidas repetidas

• A medida repetida da pressão arterial no braço esquerdo, resultando em um conjunto de valores pontuais (ex.: 110 mmHg, 118 mmHg e 116 mmHg para o participante #5). As medidas repetidas podem ser tabuladas separadamente, por exemplo para análise da confiabilidade de obtenção dessa medida.

Tabela 3.1: Tabela de dados bruto com medidas únicas.

Unidade de análise	Pressão arterial, braço esquerdo (mmHg)
1	118
2	113
3	116
4	110
5	111
6	116
7	120
8	111
9	120
10	112

Tabela 3.2: Tabela de dados bruto com medidas repetidas.

Unidade de análise	Pressão arterial, braço esquerdo (mmHg) #1	Pressão arterial, braço esquerdo (mmHg) #2	Pressão arterial, braço esquerdo (mmHg) #3
1	114	112	112
2	115	120	113
3	115	110	120
4	117	116	114
5	110	118	116
6	110	120	113
7	118	114	117
8	111	112	119
9	120	112	117
10	110	115	115

Unidade de análise Pressão arterial, braço esquerdo (mmHg) média 112.6667 1 116.0000 3 115.0000 4 115.6667 5 114.6667 6 114.3333 7 116.3333 8 114.0000 9 116.3333 10 113.3333

Tabela 3.3: Tabela de dados bruto com medidas repetidas agregadas.

Tabela 3.4: Tabela de dados bruto com medidas seriadas não agregadas.

Unidade de análise	Tempo (min)	Pressão arterial, braço esquerdo (mmHg)
1	1	114
1	2	120
1	3	110
2	1	119
2	2	120
2	3	114
3	1	116
3	2	114
3	3	116
4	1	113

• As medidas repetidas podem ser agregadas por algum parâmetro — ex.: média, mediana, máximo, mínimo, entre outros—, observando-se a relevância biológica, clínica e/ou metodológica desta escolha. O valor agregado será considerado representativo da variável para a unidade de análise (ex.: média = 115 mmHg para o participante #5). Medidas agregadas obtidas de diferentes unidades de análise podem ser consideradas independentes se observadas outras condições na coleta de dados.



Atenção!

O pacote $stats^{18}$ fornece a função $aggregate^a$ para agregar medidas repetidas utilizando uma função personalizada.

3.2.1.3 Medidas seriadas

• Medidas seriadas são possivelmente relacionadas e, portanto, dependentes na mesma unidade de análise. Por exemplo, a medida seriada da pressão arterial no braço esquerdo, em intervalos tipicamente regulares (ex.: 114 mmHg, 120 mmHg e 110 mmHg em 1 min, 2 min e 3 min, respectivamente, para o participante #1).

^ahttps://www.rdocumentation.org/packages/stats/versions/3.6.2/topics/aggregate

Unidade de análise	Pressão arterial, braço esquerdo (mmHg) amplitude
1	10
2	6
3	2
4	6
5	1
6	8
7	9
8	10
9	7
10	5

Tabela 3.5: Tabela de dados bruto com medidas seriadas não agregadas.

Tabela 3.6: Tabela de dados bruto com medidas múltiplas.

Unidade de análise	Pressão arterial, braço esquerdo (mmHg)	Pressão arterial, braço direito (mmHg)
1	117	115
2	120	118
3	112	118
4	112	112
5	116	112
6	112	118
7	115	113
8	114	118
9	119	114
10	112	116

• Medidas seriadas também agregadas por parâmetros — ex.: máximo, mínimo, amplitude — são consideradas representativas da variação temporal ou de uma característica de interesse (ex.: amplitude = 10 mmHg para o participante #1).



Atenção!

O pacote $stats^{18}$ fornece a função $aggregate^a$ para agregar medidas repetidas utilizando uma função personalizada.

3.2.1.4 Medidas múltiplas

• A medida de pressão arterial bilateral resulta em um conjunto de valores pontuais (ex.: braço esquerdo = 114 mmHg, braço direito = 118 mmHg para o participante #8). Neste caso, ambos os valores pontuais são considerados representativos daquela unidade de análise. Medidas múltiplas também são possivelmente relacionadas e, portanto, são dependentes na mesma unidade de análise. Medidas múltiplas podem ser obtidas de modo repetido para análise agregada ou seriada.

^ahttps://www.rdocumentation.org/packages/stats/versions/3.6.2/topics/aggregate



Atenção!

O pacote $stats^{18}$ fornece a função $aggregate^a$ para agregar medidas repetidas utilizando uma função personalizada.

 $^a \rm https://www.rdocumentation.org/packages/stats/versions/3.6.2/topics/aggregate$



Capítulo 4

Dados e metadados

4.1 Dados

4.1.1 O que são dados?

• "Tudo são dados". 19

4.1.2 O que são dados primários e secundários?

- Dados primários são dados originais coletados intencionalmente para uma determinada análise exploratória ou inferencial planejada a priori.²⁰
- Dados secundários compreendem dados coletados inicialmente para análises de um estudo, e são subsequentemente utilizados para outras análises.²⁰

4.2 Dados perdidos

4.2.1 O que são dados perdidos?

• Dados perdidos são dados não coletados de um ou mais participantes, para uma ou mais variáveis.²¹

4.2.2 Qual o problema de um estudo ter dados perdidos?

- Uma grande quantidade de dados perdidos pode comprometer a integridade científica do estudo, considerando-se que o tamanho da amostra foi estimado para observar um determinado tamanho de efeito mínimo.²¹
- Perda de participantes no estudo por dados perdidos pode reduzir o poder estatístico (erro tipo II).²¹
- Não existe solução globalmente satisfatória para o problema de dados perdidos.²¹

4.2.3 Quais os mecanismos geradores de dados perdidos?

- Dados perdidos completamente ao acaso (*missing completely at random*, MCAR), em que os dados perdidos estão distribuídos aleatoriamente nos dados da amostra.^{22,23}
- Dados perdidos ao acaso (*missing at random*, MAR), em que a probabilidade de ocorrência de dados perdidos é relacionada a outras variáveis medidas.^{22,23}
- Dados perdidos não ao acaso (*missing not at random*, MNAR), em que a probabilidade da ocorrência de dados perdidos é relacionada com a própria variável. ^{22,23}

4.2.4 Como identificar o mecanismo gerador de dados perdidos em um banco de dados?

- Por definição, não é possível avaliar se os dados foram perdidos ao acaso (MAR) ou não (MNAR).²²
- Testes t e regressões logísticas podem ser aplicados para identificar relações entre variáveis com e sem dados perdidos, criando um fator de análise ('dado perdido' = 1, 'dado observado' = 0).²²



Atenção!

O pacote $misty^{24}$ fornece a função $na.test^a$ para executar o Little's Missing Completely at Random (MCAR) test²⁵.

^ahttps://www.rdocumentation.org/packages/misty/versions/0.5.0/topics/na.test

4.2.5 Que estratégias podem ser utilizadas na coleta de dados quando há expectativa de perda amostral?

• Na expectativa de ocorrência de perda amostral, com consequente ocorrência de dados perdidos, recomenda-se ampliar o tamanho da amostra com um % correspondente à tal estimativa - embora ainda não corrija potenciais vieses pela perda.²¹

4.2.6 Que estratégias podem ser utilizadas na análise quando há dados perdidos?

- Na ocorrência de dados perdidos, a análise mais comum compreende apenas os 'casos completos', com exclusão de participantes com algum dado perdido nas variáveis do estudo. Em casos de grande quantidade de dados perdidos, pode-se perder muito poder estatístico (erro tipo II elevado).²¹
- A análise de dados completos é válida quando pode se argumentar que que a probabilidade de o participante ter dados completos depende apenas das covariáveis e não dos desfechos.²³
- A análise de dados completos é eficiente quando todos os dados perdidos estão no desfecho, ou quando cada participante com dados perdidos nas covariáveis também possui dados perdidos nos desfechos.²³



Atenção!

O pacote $stats^{26}$ fornece a função $complete.cases^a$ para identificar os casos completos - isto é, sem dados perdidos - em um banco de dados.

^ahttps://www.rdocumentation.org/packages/stats/versions/3.6.2/topics/complete.cases

4.3. METADADOS 23

 Na ocorrência de dados perdidos, a imputação de dados (substituição por dados simulados plausíveis preditos pelos dados presentes) pode ser uma alternativa para manter o erro tipo II estipulado no plano de análise.²¹

- A análise com imputação de dados pode ser útil quando pode-se argumentar que os dados foram perdidos ao acaso (MAR); quando o desfecho foi observado e os dados perdidos estão nas covariáveis; e variáveis auxiliares preditoras do desfecho e não dos dados perdidos estão disponíveis.²³
- Em dados longitudinais com um pequeno número de 'ondas' (medidas repetidas) e poucas variáveis, para análise com modelos de regressão univariados, a imputação via especificação condicional completa também conhecido como imputação multivariada por equações encadeadas (multivariate imputation by chained equations, MICE) é eficiente do ponto de vista computacional e possui acurácia e precisão para estimação de parâmetros.^{22,27}



Atenção!

Os pacotes $mice^{28}$ e $miceadds^{29}$ fornecem funções $mice^a$ e $mi.anova^b$ para imputação multivariada por equações encadeadas, respectivamente, para imputação de dados.

4.2.7 Que estratégias podem ser utilizadas na redação de estudos em que há dados perdidos?

• Informar: o número de participantes com dados perdidos; diferenças nas taxas de dados perdidos entre os braços do estudo; os motivos dos dados perdidos; o fluxo de participantes; quaisquer diferenças entre os participantes com e sem dados perdidos; o padrão de ausência (por exemplo, se é aleatória); os métodos para tratamento de dados perdidos das variáveis em análise; os resultados de quaisquer análises de sensibilidade; as implicações dos dados perdidos na interpretação do resultados.³⁰

4.3 Metadados

4.3.1 O que são metadados?

- Metadados são informações técnicas relacionadas às variáveis do estudo, tais como rótulos, limites de valores plausíveis, códigos para dados perdidos e unidades de medida.³¹
- Metadados também são informações relacionadas ao delineamento e/ou protocolo do estudo, recrutamento dos participantes, e métodos para realização das medidas.³¹

^ahttps://www.rdocumentation.org/packages/mice/versions/3.16.0/topics/mice

^bhttps://www.rdocumentation.org/packages/miceadds/versions/3.16-18/topics/mi.anova



Capítulo 5

Variáveis e fatores

5.1 Variáveis

5.1.1 O que são variáveis?

- Variáveis são informações que podem variar entre medidas em diferentes indivíduos e/ou repetições. 32
- Variáveis definem características de uma amostra extraída da população, tipicamente observados por aplicação de métodos de amostragem (isto é, seleção) da população de interesse.²⁰

5.1.2 Como são classificadas as variáveis?

- Quanto à informação: ^{20,33–35}
 - Quantitativa
 - Qualitativa
- Quanto ao conteúdo: $^{20,33-35}$
 - Contínua (intervalo ou razão; discreta ou contínua)
 - Categórica ordinal (numérica discreta ou nominal)
 - Categórica nominal (multinominal ou dicotômica)
- - Dependente (desfecho)
 - Independente (preditora, covariável, confundidora, controle)
 - Mediadora
 - Moderadora
 - Modificadora
 - Auxiliar
 - Indicadora

5.1.3 Por que é importante classificar as variáveis?

• Identificar corretamente os tipos de variáveis da pesquisa é uma das etapas da escolha dos métodos estatísticos adequados para as análises e representações no texto, tabelas e gráficos.³⁴

5.2 Transformação de variáveis contínuas

5.2.1 O que é transformação de variáveis contínuas?

- Transformação significa aplicar uma função matemática à variável medida em sua unidade original. 36
- A transformação visa atender aos pressupostos dos modelos estatísticos quanto à distribuição da variável, em geral a distribuição gaussiana.^{20,36}
- A dicotomização pode ser interpretada como um caso particular de agrupamento.³⁷

5.2.2 Por que transformar variáveis?

- Muitos procedimentos estatísticos supõem que as variáveis ou seus termos de erro, mais especificamente
 - são normalmente distribuídas. A violação dessa suposição pode aumentar suas chances de cometer
 um erro do tipo I ou II.³⁸
- Mesmo quando se está usando análises consideradas robustas para violações dessas suposições ou testes não paramétricos (que não assumem explicitamente termos de erro normalmente distribuídos), atender a essas questões pode melhorar os resultados das análises (por exemplo, Zimmerman, 1995).³⁸

5.2.3 Quais transformações podem ser aplicadas?

- Distribuições com assimetria à direita:³⁸
 - Raiz quadrada
 - Logaritmo natural
 - Logaritmo base 10
 - Transformação inversa
- Distribuições com assimetria à esquerda:³⁸
 - Reflexão e raiz quadrada
 - Reflexão e logaritmo natural
 - Reflexão e logaritmo base 10
 - Reflexão e transformação inversa
- Transformação arco-seno.³⁸
- Transformação de Box-Cox.³⁹
- Dicotomização.



Atenção

O pacote $MASS^{40}$ fornece a função $boxcox^a$ para executar a transformação de Box-Cox.³⁹

^ahttps://www.rdocumentation.org/packages/MASS/versions/7.3-58.3/topics/boxcox

5.3 Categorização de variáveis contínuas

5.3.1 O que é catogorização de uma variável?

• .[REF]

5.3.2 Por que não é recomendado categorizar variáveis contínuas?

- Nenhum dos argumentos usados para defender a categorização de variáveis se sustenta sob uma análise técnica rigorosa.⁴¹
- Categorizar variáveis não é necessário para conduzir análises estatísticas. Ao invés de categorizar, priorize as variáveis contínuas. $^{42-44}$
- \bullet Em geral, não existe uma justificativa racional (plausibilidade biológica) para assumir que as categorias artificiais subjacentes existam. $^{42-44}$
- Caso exista um ponto de corte ou limiar verdadeiro que discrimine três ou mais grupos independentes, identificar tal ponto de corte ainda é um desafio.⁴⁵
- Categorização de variáveis contínuas aumenta a quantidade de testes de hipótese para comparações pareadas entre os quantis, inflando portanto o erro tipo I.⁴⁶
- Categorização de variáveis contínuas requer uma função teórica que pressupõe a homogeneidade da varia'vel dentro dos grupos, levando tanto a uma perda de poder como a uma estimativa imprecisa. 46
- Categorização de variáveis contínuas pode dificultar a comparação d resultados entre estudos devido aos pontos de corte baseados em dados de um banco usados para definir as categorias.⁴⁶

5.3.3 Quais são as alternativas à categorização de variáveis contínuas?

- Análise com os dados das variável na escala de medida original. 41
- Análise com modelos de regressão com pesos locais (lowess) tais como splines e polinômios fracionais. 41

5.4 Dicotomização de variáveis contínuas

5.4.1 O que são variáveis dicotômicas?

- Variáveis dicotômicas (ou binárias) podem representar categorias naturais tipo "presente/ausente", "sim/não".[REF]
- Variáveis dicotômicas podem representar categorias fictícias, criadas a partir de variáveis multinominais, em que cada nível é convertido em uma variável dicotômica dummy.[REF]
- Geralmente são representadas por "1" e "0".[REF]

5.4.2 Quais argumentos são usados para defender a categorização ou dicotomização de variáveis contínuas?

- O argumento principal para dicotomização de variáveis é que tal procedimento facilita e simplifica a apresentação dos resultados, principalmente para o público em geral.³⁷
- Os pesquisadores não conhecem as consequências estatísticas da dicotomização.⁴¹
- \bullet Os pesquisadores não conhecem os métodos adequados de análise não-paramétrica, não-linear e robusta. 41
- As categorias representam características existentes dos participantes da pesquisa, de modo que as análises devam ser feitas por grupos e não por indivíduos.⁴¹
- A confiabilidade da(s) variável(eis) medida(s) é baixa e, portanto, categorizar os participantes resultaria em uma medida mais confiável.⁴¹

5.4.3 Por que não é recomendado dicotomizar variáveis contínuas?

- $\bullet\,$ Nenhum dos argumentos usados para defender a dicotomização de variáveis se sustenta sob uma análise técnica rigorosa. 41
- Dicotomizar variáveis não é necessário para conduzir análises estatísticas. Ao invés de dicotomizar, priorize as variáveis contínuas. $^{42-44}$
- \bullet Em geral, não existe uma justificativa racional (plausibilidade biológica) para assumir que as categorias artificiais subjacentes existam. $^{42-44}$
- $\bullet\,$ Dicotomização causa perda de informação e consequentemente perda de poder estatístico para detectar efeitos. 41,42
- Dicotomização também classifica indivíduos com valores próximos na variável contínua como indivíduos em pontos opostos e extremos, artificialmente sugerindo que são muito diferentes.⁴²
- Dicotomização pode diminuir a variabilidade das variáveis.⁴²
- Dicotomização pode ocultar não-linearidades presentes na variável contínua. 41,42
- A média ou a mediana, embora amplamente utilizadas, não são bons parâmetros para dicotomizar variáveis.^{37,42}
- Caso exista um ponto de corte ou limiar verdadeiro que discrimine dois grupos independentes, identificar tal ponto de corte ainda é um desafio.⁴⁵

5.4.4 Quais cenários legitimam a dicotomização das variáveis contínuas?

- Quando existem dados e/ou análises que suportem a existência não apenas a suposição ou teorização
 de categorias com um ponto de corte claro e com significado entre elas.⁴¹
- $\bullet\,$ Quando a distribuição da variável contínua é muito assimétrica, de modo que uma grande quantidade de observações está em um dos extremos da escala. 41

5.5. FATORES 29

5.4.5 Quais métodos são usados para dicotomizar variáveis contínuas?

- Em termos de tabelas de contingência 2x2, os seguintes métodos permitem⁴⁵ a identificação do limiar verdadeiro:
 - Youden.⁴⁷
 - Gini Index.⁴⁸
 - Estatística qui-quadrado (χ^2) .⁴⁹
 - Risco relativo (RR).⁵⁰
 - Kappa (κ) .⁵¹.

5.5 Fatores

5.5.1 O que são fatores?

- Fator é um sinônimo de variável categórica.[REF]
- Na modelagem, fator é sinônimo de variável preditora, em particular quando se refere à modelagem de efeitos fixos e aleatórios os fatores (variáveis) são fatores fixos ou fatores aleatórios.[REF]

5.5.2 O que são níveis de um fator?

- Níveis de um fator são as possíveis categorias que descrevem um fator. [REF]



Atenção!

O pacote $forcats^{52}$ fornece a função as_factor^a para converter uma variável em fator.

 $^a https://www.rdocumentation.org/packages/forcats/versions/1.0.0/topics/as_factor$



Distribuições e parâmetros

6.1 Distribuições de probabilidade

6.1.1 O que são distribuições de probabilidade?

• Uma distribuição estatística é uma função que descreve os valores possíveis ou o intervalo de valores de uma variável (eixo horizontal) e a frequência com que cada valor é observado (eixo vertical).²⁰

6.1.2 Quais características definem uma distribuição?

- Uma distribuição pode ser definida por modelos matemáticos e caracterizada por sua tendência central, dispersão, simetria, curtose.
- Em uma distribuição normal, o intervalo de 1 desvio-padrão (±1DP) inclui cerca de 68% dos dados; de 2 desvios-padrão (±2DP) cerca de 95% dos dados; e no intervalo de 3 desvios-padrão (±3DP) cerca de 99% dos dados.³³

6.1.3 O que é a distribuição normal?

- A distribuição normal (ou gaussiana) é uma distribuição com desvios simétricos positivos e negativos em torno de um valor central.³³
- Em uma distribuição normal, o intervalo de 1 desvio-padrão (±1DP) inclui cerca de 68% dos dados; de 2 desvios-padrão (±2DP) cerca de 95% dos dados; e no intervalo de 3 desvios-padrão (±3DP) cerca de 99% dos dados.³³

6.1.4 O que são distribuições não-normais?

• .[REF]

6.1.5 Que métodos podem ser utilizados para identificar a normalidade da distribuição?

• Histogramas.²⁰

- Gráficos Q-Q.²⁰
- Testes de hipótese nula:²⁰
 - Kolmogorov-Smirnov
 - Shapiro-Wilk
 - Anderson-Darling

6.2 Parâmetros

6.2.1 O que são parâmetros?

- \bullet Parâmetros são informações que definem um modelo teórico, como propriedades de uma coleção de indivíduos. 32
- Parâmetros definem características de uma população inteira, tipicamente não observados por ser inviável ter acesso a todos os indivíduos que constituem tal população.²⁰

6.2.2 Que parâmetros podem ser estimados?

- Parâmetros de tendência central:^{33,53}
 - Média
 - Mediana
 - Moda
- Parâmetros de dispersão:^{33,53}
 - Variância
 - Desvio-padrão: Estima a variabilidade entre as observações e a média amostra, e estima a variabilidade na população. 54
 - $\it Erro-padrão$: Estima a variabilidade teórica entre médias amostrais. 54
 - Amplitude
 - Intervalo interquartil
 - Intervalo de confiança
- Parâmetros de proporção: 33,53,55
 - Frequência absoluta
 - Frequência relativa
 - Percentil
 - Quantil: é o ponto de corte que define a divisão da amostra em grupos de tamanhos iguais.
 Portanto, não se referem aos grupos em si, mas aos valores que os dividem.⁵⁵
- Parâmetros de distribuição:⁵³
 - Assimetria
 - Curtose
- Parâmetros de extremos:³³

- Mínimo
- Máximo



Atenção!

O pacote $stats^{56}$ fornece a função $quantile^a$ para executar análise de percentis.

 a https://www.rdocumentation.org/packages/stats/versions/3.6.2/topics/quantile

6.3 Valores discrepantes

6.3.1 O que são valores discrepantes?

- Em termos gerais, um valor discrepante "fora da curva" ou *outlier* é uma observação que possui um valor relativamente grande ou pequeno em comparação com a maioria das observações.⁵⁷
- Mais especificamente, um valor discrepante é uma observação incomun que exerce influencia indevida em uma análise. 57

6.3.2 Como conduzir análises com valores discrepantes?

- Erros de observação e de medição são uma justificativa válida para descartar observações discrepantes.⁵⁷
- Valores discrepantes na variável de desfecho podem exigir uma abordagem mais refinada, especialmente quando representam uma variação real na variável que está sendo medida.⁵⁷
- Valores discrepantes em uma (co)variável podem surgir devido a um projeto experimental inadequado; nesse caso, abandonar a observação ou transformar a covariável são opções adequadas.⁵⁷
- \bullet É importante reportar se existem valores discrepantes e como foram tratados. ⁵⁷



Tabulação de dados

7.1 Planilhas eletrônicas

7.1.1 Qual a organização de uma tabela de dados?

- Cada variável possui sua própria coluna (vertical).⁵⁸
- Cada observação possui sua própria linha (horizontal).⁵⁸
- $\bullet\,$ Cada valor possui sua própria célula especificada em um par (linha, coluna). 58
- Cada célula possui seu próprio dado.⁵⁸

7.1.2 Qual a estrutura básica de uma tabela para análise estatística?

- Use apenas 1 (uma) planilha eletrônica para conter todas as informações coletadas. Evite múltiplas abas no mesmo arquivo, assim como múltiplos arquivos quando possível.⁵⁹
- Use apenas 1 (uma) linha de cabeçalho para nomear os fatores e variáveis do seu estudo.⁵⁹
- Tipicamente, cada linha representa um participante e cada coluna representa uma variável ou fator do estudo. Estudos com medidas repetidas dos participantes podem conter múltiplas linhas para o mesmo participante (repetindo os dados na mesma coluna, conhecido como formato curto) ou só uma linha para o participante (repetindo os dados em colunas separadas, conhecido como formato longo). 60

Tabela 7.1: Estrutura básica de uma tabela de dados.

V1	V2	V3	V4
$x_{1,1}$	$x_{1,2}$	$x_{1,3}$	$x_{1,4}$
$x_{2,1}$	$x_{2,2}$	$x_{2,3}$	$x_{2,4}$
$x_{3,1}$	$x_{3,2}$	$x_{3,3}$	$x_{3,4}$
$x_{4,1}$	$x_{4,2}$	$x_{4,3}$	$x_{4,4}$
$x_{5,1}$	$x_{5,2}$	$x_{5,3}$	$x_{5,4}$

ID	Data.Coleta	Estado.Civil	Numero.Filhos
1	07-10-2023	casado	NA
2	08-10-2023	casado	1
3	09-10-2023	casado	NA
4	10-10-2023	solteiro	NA
5	11-10-2023	casado	NA
6	12-10-2023	solteiro	0
7	13-10-2023	solteiro	NA
8	14-10-2023	solteiro	NA
9	15-10-2023	casado	NA
10	16-10-2023	solteiro	NA

Tabela 7.2: Formatação recomendada para tabela de dados.

7.1.3 O que usar para organizar tabelas para análise computadorizada?

- Seja consistente em: códigos para as variáveis categóricas; códigos para dados perdidos; nomes das variáveis; identificadores de participantes; nome dos arquivos; formato de datas; uso de caracteres de espaço. 59,60
- Crie um dicionário de dados (metadados) em um arquivo separado contendo: nome da variável, descrição da variável, unidades de medida e valores extremos possíveis.⁵⁹
- Use recursos para validação de dados antes e durante a digitação de dados. ^{59,60}



Atenção!

O pacote $data.table^{61}$ fornece a função $melt.data.table^a$ para reorganizar a tabela em diferentes formatos.

7.1.4 O que não usar para organizar tabelas para análise computadorizada?

- Não deixe células em branco: substitua dados perdidos por um código sistemático (ex.: NA $[not\ available]$). ⁵⁹
- Não inclua análises estatísticas ou gráficos nas tabelas de dados brutos.⁵⁹
- Não utilize cores como informação. Se necessário, crie colunas adicionais variáveis instrumentais ou auxiliares para identificar a informação de modo que possa ser analisada. ⁵⁹
- Não use células mescladas.
- Delete linhas e/ou colunas totalmente em branco (sem unidades de análise e/ou sem variáveis).

7.1.5 O que é recomendado e o que deve ser evitado na organização das tabelas para análise?

^ahttps://www.rdocumentation.org/packages/data.table/versions/1.14.8/topics/melt.data.table

Tabela 7.3: Formatação não recomendada para tabela de dados.

ID	Data de Coleta	Estado Civil	Número de Filhos
1	07-10-2023	casado	NA
2	08-10-2023	Casado	1
3	09-10-2023	casado	NaN
4	10-10-2023	Solteiro	N/A
5	11-10-2023	Casado	N.A.
6	12-10-2023	solteiro	0
7	13-10-2023	solteiro	
8	14-10-2023	Solteiro	na
9	15-10-2023	casado	n.a.
10	16-10-2023	Solteiro	999



Pensamento metodológico

8.1 População

- 8.1.1 O que é população?
 - .[REF]

8.1.2 Qual é a relação entre população e amostra?

- Em pesquisa científica, utilizam-se dados de uma amostra de participantes (ou outras unidades de análise) para realizar inferências sobre a população. 1
- 8.2 Amostragem
- $8.2.1 \quad \hbox{O que \'e amostragem?}$
 - .[REF]
- 8.3 Tamanho da amostra
- 8.3.1 O que é tamanho da amostra?
 - .[REF]
- 8.3.2 Como é determinado o tamanho da amostra de um estudo?
 - .[REF]

8.3.3 Quais aspectos éticos estão envolvidos no tamanho da amostra?

- O tratamento ético dos participantes do estudo, portanto, não exige que se considere se o poder do estudo é inferior à meta convencional de 80% ou 90%. 62
- Estudos com poder <80% não são necessariamente antiéticos. 62
- Grandes estudos podem ser desejáveis por outras razões que não as éticas. 62

8.4 Validade do estudo

8.4.1 O que é validade interna?

• .⁶³

8.4.2 O que é validade externa?

• .63

8.5 Pareamento

8.5.1 O que é pareamento?

- Pareamento significa que para cada participante de um grupo (por exemplo, com alguma condição clínica), existe um (ou mais) participantes (por exemplo, grupo controle) que possui características iguais ou similares relativas a algumas variáveis de interesse.⁶⁴
- $\bullet\,$ As variáveis escolhidas para pareamento devem ter relação com as variáveis de desfecho, mas não são de interesse elas mesmas. 64
- O ajuste por pareamento deve ser incluído nas análises estatísticas mesmo que as variáveis de pareamento não sejam consideradas prognósticas ou confundidores na amostra estudada.⁶⁴
- A ausência de evidência estatística de diferença entre grupos não é considerada pareamento.⁶⁴

8.6 Alocação

8.6.1 O que é alocação?

• .[REF]

8.7 Aleatorização

• .[REF]

8.7.1 O que é aleatorização?

Vieses metodológicos

- 9.1 Vieses
- 9.1.1 O que são vieses?
 - .[REF]



Delineamento de estudos

10.1 Classificação

10.1.1 Como podem ser classificados os estudos científicos?

- Estudos científicos podem ser classificados em básicos, observacionais, experimentais, acurácia diagnóstica, propriedades psicométricas, avaliação econômica e revisões de literatura: $^{65-74}$
- Estudos básicos^{66,71}
 - Genética
 - Celular
 - Experimentos com animais
 - Desenvolvimento de métodos
- Estudos de simulação computacional 72,74
- \bullet Estudos observacionais 66,71
 - Descritivo
 - * Estudo de caso
 - * Série de casos
 - * Transversal
 - Analítico
 - * Transversal
 - * Caso-Controle
 - · Caso-Controle aninhado
 - · Caso-Coorte
 - └ Coorte prospectiva ou retrospectiva
- Estudos de acurácia diagnóstica^{70,73}
 - Transversal
 - Caso-Controle
 - Comparativo

- Totalmente pareado
- Parcialmente pareado com subgrupo aleatório
- Parcialmente pareado com subgrupo não aleatório
- Não pareado aleatório
- Não pareado não aleatório
- Estudos de propriedades psicométricas^{67,69}
 - Validade
 - Confiabilidade
 - Concordância
- $\bullet \quad Estudos \ quase-experimenta is ^{68}$
 - Quase-aleatorizado controlado
 - Estimação de variável instrumental
 - Descontinuidade de regressão
 - Série temporal interrompida controlada
 - Série temporal interrompida
 - Diferença
- Estudos experimentais^{66,71}
 - Fases I a IV
 - * Aleatorizado controlado
 - * Não-aleatorizado controlado
 - * Autocontrolado
 - * Cruzado
 - * Fatorial
 - Campo
 - Comunitário
- Estudos de avaliação econômica⁶⁶
 - Análise de custo
 - Análise de minimização de custo
 - Análise de custo-utilidade
 - Análise de custo-efetividade
 - Análise de custo-benefício
- Estudos de revisão⁶⁵
 - Estado-da-arte
 - Narrativa
 - Crítica
 - Mapeamento
 - Escopo
 - Busca e revisão sistemática

- Sistematizada
- Sistemática
 - * Meta-análise
 - $\ast\,$ Bibliométrica. 75,76
- Sistemática qualitativa
- Mista
- Visão geral
- Rápida
- Guarda-chuva

10.1.2 O que é a rede EQUATOR?

• A rede Enhancing the Quality and Transparency of health research EQUATOR Network¹ disponibiliza diretrizes para a redação de manuscritos de acordo com seus respectivos delineamentos de estudo.⁷⁷

¹https://www.equator-network.org



Ensaios clínicos aleatorizados

11.1 Características

11.1.1 Quais são as características dos ensaios clínicos aleatorizados?

- A característica essencial de um ensaio clínico aleatorizado é a comparação entre grupos. 78
- Quanto à unidade de alocação:⁷⁹
 - Individual
 - Agrupado
- Quanto ao número de braços:⁷⁹
 - Único*
 - Múltiplos
- Quanto ao número de centros:⁷⁹
 - Único
 - Múltiplos
- Quanto ao cegamento:⁷⁹
 - Aberto*
 - Simples-cego
 - Duplo-cego
 - Tripo-cego
 - Quádruplo-cego
- Quanto à alocação:⁷⁹
 - Sem sorteio
 - Estratificada (centro apenas)
 - Estratificada
 - Minimizada
 - Estratificada e minimizada

11.2 Modelos de análise de comparação

11.2.1 Que modelos podem ser utilizados para comparações?

- As abordagens compreendem a comparação da variável de desfecho medida entre os momentos antes e depois ou da sua mudança (pré - pós) entre os momentos.⁸⁰
- Se a média da variável é igual entre grupos no início do acompanhamento, ambas abordagens estimam o mesmo efeito. Caso contrário, o efeito será influenciado pela correlação entre as medidas antes e depois. A análise da mudança não controla para desbalanços no início do estudo.⁸⁰
- Uma abordagem recomendada é a análise de covariância (ANCOVA), pois ajusta os valores pósintervenção aos valores pré-intervenção para cada participante, e não é afetada pelas diferenças entre grupos no início do estudo.⁸⁰
- A análise de covariância (ANCOVA) modelando seja a mudança (pré pós) quando o desfecho no pós-tratamento parece ser o método mais efetivo considerando-se o viés de estimação dos parâmetros, a precisão das estimativas, a cobertura nominal (isto é, intervalo de confiança) e o poder do teste.⁸¹
- Análise de variância (ANOVA) e modelos lineares mistos (MLM) são outras opções de métodos, embora apresentem maior variância, menor poder, e cobertura nominal comparados à ANCOVA.

11.3 Ajuste de covariáveis

11.3.1 Quais variáveis devem ser utilizadas no ajuste de covariáveis?

 A escolha das características de linha de base pelas quais uma análise é ajustada deve ser determinada pelo conhecimento prévio de uma possível influência no resultado, em vez da evidência de desequilíbrio entre os grupos de tratamento no estudo.⁸²

11.3.2 Quais os benefícios do ajuste de covariáveis?

- Ajustar por covariáveis ajuda a estimar os efeitos do tratamento para o indivíduo, assim como aumenta a eficiência dos testes para hipótese nula e a validade externa do estudo.⁸³
- Incluir a variável de desfecho medida na linha de base como covariável independentemente de a análise ser realizada com a medida pós-tratamento da mesma variável ou a diferença para a linha de base pode aumentar o poder estatístico do estudo.⁸⁴
- Incluir outras variáveis medidas na linha de base, com potencial para serem desbalanceadas entre grupos após a aleatorização, diminui a chance de afetar as estimativas de efeito dos tratamentos.⁸⁴

11.3.3 Quais os riscos do ajuste de covariáveis?

- Incluir covariáveis que não são prognósticas do desfecho pode reduzir o poder estatístico do estudo. 84
- Incluir covariáveis com dados perdidos pode reduzir o tamanho amostral e consequentemente o poder estatístico do estudo (análise de casos completos) ou levar a desvios do plano de análise por exclusão de covariáveis prognósticas.⁸⁴

11.3.4 Como lidar com os dados perdidos em covariáveis?

• Imputação de dados perdidos de uma variável pela média dos dados observada permite estimativas não enviesadas dos efeitos do tratamento, preserva o erro tipo I e aumenta o poder estatístico comparado à análise de dados completos.⁸⁴

11.4 Comparação na linha de base

11.4.1 O que é comparação entre grupos na linha de base em ensaios clínicos aleatorizados?

- A comparação se refere ao teste de hipótese nula de não haver diferença ('balanço' ou 'equilíbrio') entre grupos de tratamento nas (co)variáveis na linha de base, geralmente apresentadas apenas de modo descritivo na 'Tabela 1'.85
- A interpretação isolada do p-valor da comparação entre grupos na linha de base não permite identificar as razões para eventuais diferenças.⁸⁵

11.4.2 Para quê comparar grupos na linha de base em ensaios clínicos aleatorizados?

- Os p-valores estão relacionados à aleatorização dos participantes em grupos. 86
- Em ensaios clínicos aleatorizados, a comparação de (co)variáveis na linha de base é usada para avaliar se aleatorização foi 'bem sucedida'. 86

11.4.3 Quais são as razões para diferenças entre grupos de tratamento nas (co)variáveis na linha de base?

- Acaso. 85,87
- Viés.^{85,87}
- Tamanho da amostra. 85,87
- Má conduta científica.⁸⁷

11.4.4 Quais cenários permitem a comparação entre grupos na linha de base em ensaios clínicos aleatorizados?

- Em ensaios clínicos aleatorizados agregados, os p-valores possuem interpretação diferente de estudos aleatorizados individualmente. ⁸⁶
- Em ensaios clínicos com agrupamento, nos quais o recrutamento ocorreu após a aleatorização, os p-valores já não estão inteiramente relacionados ao processo de aleatorização, mas sim ao método de recrutamento, o que pode resultar na comparação de amostras não aleatórias.⁸⁶

11.4.5 Por que não se deve comparar grupos na linha de base em ensaios clínicos aleatorizados?

- Quando a aleatorização é bem-sucedida, a hipótese nula de diferença entre grupos na linha de base é verdadeira.
- Testes de significância estatística na linha de base avaliam a probabilidade de que as diferenças observadas possam ter ocorrido por acaso; no entanto, já sabemos pelo delineamento do experimento que quaisquer diferenças são causadas pelo acaso.⁸⁸

11.4.6 Quais estratégias podem ser adotadas para substituir a comparação entre grupos na linha de base em ensaios clínicos aleatorizados?

- Na fase de projeto: identifique as variáveis prognósticas do desfecho de acordo com a literatura. 82
- Na fase de análise: inclua as variáveis prognósticas nos modelos para ajuste. 82

11.5 Comparação intragrupos

11.5.1 Por que não se deve comparar intragrupos (pré - pós) em ensaios clínicos aleatorizados?

• Testar por mudanças a partir da linha de base separadamente em cada grupos aleatorizados não permite concluir sobre diferenças entre grupos; não se pode fazer inferências a partir da comparação de p-valores.⁷⁸

11.6 Comparação entre grupos

11.6.1 O que é comparação entre grupos em ensaios clínicos aleatorizados?

• A comparação se refere ao teste de hipótese nula de não haver diferença ('alteração' ou 'mudança') pós-tratamento entre grupos de tratamento.⁷⁸

11.7 Efeito de interação

11.7.1 Por que analisar o efeito de interação?

- Em ensaios clínicos aleatorizados, o principal problema de pesquisa é se há uma diferença pré pós maior em um grupo do que em outro(s). 78
- A comparação de subgrupos por meio de testes de significância de hipótese nula separados é enganosa por não testar (comparar) diretamente os tamanhos dos efeitos dos tratamentos.⁸⁹

11.7.2 Quando usar o termo de interação?

- Análise de efeito de interação pode ser usada para testar se o efeito de um tratamento varia entre dois ou mais subgrupos de indivíduos, ou seja, se um efeito é modificado pelo(s) outros(s) efeito(s). 91
- $\bullet\,$ A interação entre duas (ou mais) variáveis pode ser utilizada para comparar efeitos do tratamento em subgrupos de ensaios clínicos. 92
- O poder estatístico para detectar efeitos de interação é limitado. $^{92}\,$



Desempenho diagnóstico

12.1 Tabelas 2x2

12.1.1 Como analisar o desempenho diagnóstico em tabelas 2x2?

- Acurácia.[REF]
- Sensibilidade.[REF]
- Especificidade.[REF]
- Valor preditivo positivo.[REF]
- Valor preditivo negativo.[REF]

12.2 Curvas ROC

12.2.1 O que é área sob a curva (ROC)?

• A área sob a curva ROC (AUC ou AUROC) quantifica o poder de discriminação ou desempenho diagnóstico na classificação de uma variável dicotômica. 93

12.2.2 Como interpretar a área sob a curva (ROC)?

- A área sob a curva AUC varia no intervalo [0,5;1], com valores mais elevados indicando melhor discriminação ou desempenho do modelo de classificação. 93
- As interpretações qualitativas (isto é, pobre/fraca/baixa, moderada/razoável/aceitável, boa ou muito boa/alta/excelebt) dos valores de área sob a curva são arbitrários e não devem ser considerados isoladamente.⁹³
- Modelos de classificação com valores altos de área sob a curva podem ser enganosos se os valores preditos por esses modelos não estiverem adequadamente calibrados.⁹³

12.2.3 Como analisar o desempenho diagnóstico em desfechos com distribuição trimodal na população?

- Limiares duplos podem ser utilizados para análise de desempenho diagnóstico de testes com distribuição trimodal. 94

Concordância e confiabilidade

13.1 Problemas de pesquisa

13.1.1 Quais problemas de pesquisa são investigados com estudos de concordância e confiabilidade?

- Quão reprodutíveis são as mensurações? 95
- Os diferentes métodos medem a mesma coisa em média?⁹⁵
- Existe viés entre as medidas de diferentes métodos (isto é, medem a mesma coisa em média)?⁹⁵
- Um método pode substituir o outro?⁹⁵

13.1.2 Quais fontes de variabilidade são comumente investigadas?

- Intra/Entre sujeitos. 95
- Intra/Entre repetições. 95
- Intra/Entre observadores.⁹⁵

13.2 Concordância

13.2.1 Quais métodos são adequados para análise de concordância?

- Gráfico de dispersão com a reta de regressão. 95
- Gráfico de limites de concordância (média dos testes vs. diferença entre testes) com a reta de regressão do viés e respectivo intervalo de confiança. 95

13.2.2 Quais métodos não são adequados para análise de concordância?

• Comparação de médias: dois métodos apresentarem médias similares - isto é, 'sem diferença estatística' após um teste inferencial de hipótese nula $H_0: \mu_1 = \mu_2$ - não informa sobre a concordância deles. Métodos com maior erro de medida tendem a ter menos chance de rejeição da hipótese nula. ⁹⁵

- Correlação bivariada: o coeficiente de correlação dependente tanto da variação entre indivíduos (isto é, entre os valores verdadeiros) quanto da variação intraindividual (isto é, erro de medida). Se a variância dos erros de medida de ambos os métodos não for pequena comparadas à variância dos valores verdadeiros, o tamanho do efeito da correlação será pequeno mesmo que os métodos possuam boa concordância.⁹⁵
- Regressão linear: o teste da hipótese nula da inclinação da reta de regressão $(H_0:\beta=0)$ é equivalente a testar a correlação bivariada $(H_0:\rho=0).^{95}$

13.3 Confiabilidade

Meta-análises

14.1 Interpretação

14.1.1 Como avaliar a variação do tamanho do efeito?

- O intervalo de predição contém informação sobre a variação do tamanho do efeito.
- Se o intervalo de predição não contém a hipótese nula (H_0) , podemos concluir que (a) o tratamento funciona igualmente bem em todas as populações, ou que ele funciona melhor em algumas populações do que em outras. 96
- Se o intervalo de predição contém a hipótese nula (H_0) , podemos concluir que o tratamento pode ser benéfico em algumas populações, mas prejudicial em outras, de modo que a estimativa pontual (geralmente a média) torna-se amplamente irrelevante. Nesse caso, é recomendado investigar em que populações o tratamento seria benéfico e em quais causaria danos. 96

14.1.2 Como avaliar a heterogeneidade entre os estudos?

- A heterogeneidade variação não-aleatória no efeito do tratamento entre os estudos incluídos em uma meta-análise pode ser avaliada pelo I^{2} . 96,97
- I^2 representa qual proporção da variância observada reflete a variância nos efeitos verdadeiros em vez do erro de amostragem. 96
- I^2 não depende da quantidade de estudos incluídos na meta-análise. Entretanto, I^2 aumenta com a quantidade de participantes incluídos nos estudos meta-analisados. 97
- A heterogeneidade entre estudos é explicada de modo mais confiável utilizando dados de pacientes individuais, uma vez que a direção verdadeira da modificação de efeito não pode ser observada a partir de dados agregados no estudo. 98



Atenção!

O pacote metagear⁹⁹ fornece funções para condução e análise de revisões sistemáticas



Atenção!

O pacote $metagear^{99}$ fornece a função $plot_PRISMA^a$ para gerar o fluxograma de uma revisão sistemática de acordo com o $Preferred\ Reporting\ Items\ for\ Systematic\ Reviews\ and\ Meta-Analyses^{100}.$

^ahttps://www.rdocumentation.org/packages/metagear/versions/0.7/topics/plot_PRISMA



Atenção!

O pacote $PRISMA 2020^{101,102}$ fornece a função $PRISMA_flow diagram^a$ para elaboração do fluxograma de revisões sistemáticas no formato padrão.

 $^a {\rm https://www.rdocumentation.org/packages/PRISMA2020/versions/1.1.1/topics/PRISMA_flowdiagram}$

Simulação computacional

- 15.1 Simulação computacional de dados
- 15.1.1 O que é simulação computacional de dados?
 - .[REF]



Seleção de testes

16.1 Escolha de testes para análise inferencial

16.1.1 Como selecionar os testes para a análise estatística inferencial?

- .103
- .104
- 105
- .106
- 107
- .108
- 109
- .110



Análise inicial de dados

17.1 Análise inicial de dados

17.1.1 O que é análise inicial de dados?

- Análise inicial de dados é uma sequência de procedimentos que visam principalmente a transparência e integridade das pré-condições do estudo para conduzir a análise estatística apropriada de modo responsável para responder aos problemas da pesquisa.³¹
- O objetivo da análise inicial de dados é propiciar dados prontos para análise estatística, incluindo informações confiáveis sobre as propriedades dos dados.³¹
- A análise inicial de dados pode ser dividida nas seguintes etapas:³¹
 - Configuração dos metadados
 - Limpeza dos dados
 - Verificação dos dados
 - R elatório inicial dos dados
 - Refinamento e atualização do plano de análise estatística
 - Documentação e relatório da análise inicial de dados
- A análise inicial de dados não deve ser confundida com análise exploratória¹¹¹, nem deve ser utilizada para hipotetizar após os dados serem coletados (conhecido como *Hypothesizing After Results are Known*, HARKing)¹¹².

17.1.2 Como conduzir uma análise inicial de dados?

- Desenvolva um plano de análise inicial de dados consistente com os objetivos da pesquisa. Por exemplo, verifique a distribuição e escala das variáveis, procure por observações não-usuais ou improváveis, avalie possíveis padrões de dados perdidos.³¹
- Não altere diretamente os dados de uma tabela obtida de uma fonte. Use scripts para implementar eventuais alterações, de modo a manter o registro de todas as modificações realizadas no banco de dados.³¹
- Use os metadados do estudo para guiar a análise inicial dos dados e compartilhe com os dados para maior transparência e reprodutibilidade.³¹

- Representação gráfica dos dados pode ajudar a identificar características e padrões no banco de dados, tais como suposições e tendências.³¹
- Verifique a frequência e proporção de dados perdidos em cada variável, e depois examine por padrões de dados perdidos simultaneamente por duas ou mais variáveis.³¹
- Verifique a frequência e proporção de dados perdidos em cada variável, e depois examine por padrões de dados perdidos simultaneamente por duas ou mais variáveis.³¹

17.1.3 Quais problemas podem ser detectados na análise inicial de dados?

- Registros duplicados, que devem ser excluídos para não inflar a amostra. 113
- Codificação 0 ou 1 para variáveis dicotômicas para representar a direção esperada da associação entre elas. 113
- $\bullet\,$ Ordenação cronológica de variáveis com registros temporais (retrospectivos ou prospectivos). 113
- $\bullet\,$ A distribuição das variáveis para verificação das suposições das análises planejadas. 113
- Ocorrência de efeitos teto e piso nas variáveis.¹¹³

Análise exploratória de dados

18.1 Análise exploratória de dados

18.1.1 O que é análise exploratória de dados?

- Análise exploratória deve ser separada da análise inferencial de testes de hipóteses; a decisão sobre os modelos a testar deve ser feita a priori.⁵⁷
- A condução de análise exploratória de dados pode ajudar a identificar padrões e pode prientar trabalhos futuros, mas os resultados não devem ser interpretatos como inferências sobre uma população.⁵⁷
- A análise exploratória não deve ser usada para definir as questões e hipóteses científicas do estudo. 57
- Cada combinação de problema de pesquisa e delineamento de estudo pode demandar um plano de análise exploratório distinto.⁵⁷



Atenção!

O pacote explore¹¹⁴ fornece a função explore^a para análise exploratória de um banco de dados.

^ahttps://www.rdocumentation.org/packages/explore/versions/1.0.2/topics/explore

18.1.2 Quais etapas constituem a análise exploratória de dados?

- Verifique a existência e/ou influência de valores discrepantes ("fora da curva" ou outliers):⁵⁷
 - Boxplots



Atenção!

O pacote graphics¹¹⁵ fornece a função boxplot^a para construção de gráficos boxplot.

^ahttps://www.rdocumentation.org/packages/graphics/versions/3.6.2/topics/boxplot

- Verifique a homocedasticidade (homogeneidade da variância):⁵⁷
 - Boxplots condicionais (por fator de análise)

- Análise dos resíduos do modelo de regressão
- Gráfico resíduos vs. valores ajustados
- Verifique a normalidade da distribuição dos dados:⁵⁷
 - Histograma das variáveis (por fator de análise)
 - Histograma dos resíduos da regressão
- - Histograma das variáveis (por fator de análise)
- Verifique a existência de colinearidade entre variáveis independentes de um modelo de regressão:⁵⁷
 - Fator de inflação de variância (variance inflation factor, VIF)
 - Coeficiente de correlação de Pearson (r)
 - Gráfico de dispersão entre variáveis
- \bullet Verifique possíveis relações entre as variáveis dependente(s) e independente(s) de um modelo de regressão: 57
 - Gráfico de dispersão entre variáveis independente e dependente
- $\bullet~$ Verifique possíveis interações entre as variáveis dependente(s) de um modelo de regressão: 57
 - Gráfico coplot de dispersão entre variáveis dependentes



Atenção!

O pacote $graphics^{115}$ fornece a função $coplot^a$ para construção de gráficos boxplot condicionais.

 ${}^a {\rm https://www.rdocumentation.org/packages/graphics/versions/3.6.2/topics/coplot}$

- Verifique por dependência entre variáveis de um modelo de regressão: ⁵⁷
 - Gráfico de série temporal das variáveis
 - Gráfico de autocorrelação entre as variáveis

Análise descritiva

19.1 Análise descritiva

19.1.1 O que é análise descritiva?

- A análise descritiva utiliza métodos para calcular, descrever e resumir os dados coletados da(s) amostra(s) de modo que sejam interpretadas adequadamente.²⁰
- As análises descritivas geralmente compreendem a apresentação quantitativa (numérica) em tabelas e/ou gráficos.²⁰



Atenção!

O pacote $dataExplorer^{116}$ fornece a função $create_report^a$ para executar análise exploratória.

"https://www.rdocumentation.org/packages/DataExplorer/versions/0.8.2/topics/create_report

19.2 Tabelas

19.2.1 Por que usar tabelas?

• Tabelas complementam o texto (e vice-versa), e podem apresentar os dados de modo mais acessível e informativo. 117

19.2.2 Como exportar a tabela para o manuscrito?

• .[REF]

19.3 Tabela 1

19.3.1 O que é a 'Tabela 1'?

 A 'Tabela 1' descreve as características da amostra, completa ou agrupada por algum fator, geralmente por meio de parâmetros de tendência central e dispersão.⁸⁷

19.3.2 Qual a utilidade da 'Tabela 1'?

- Descrever (conhecer) as características da amostra e dos grupos sendo comparados, quando aplicável.⁸⁷
- Verificar aderência ao protocolo do estudo, incluindo critérios de inclusão/exclusão, tamanho da amostra e perdas amostrais.⁸⁷
- Permitir a replicação do estudo.⁸⁷
- Meta-analisar os dados junto a estudos similares.⁸⁷
- Avaliar a generalização (validade externa) das conclusões do estudo. 87

19.3.3 Como construir a Tabela 1?

- A Tabela 1 geralmente é utilizada para descrever as características da amostra estudada, possibilitando a análise de ameaças à validade interna e/ou externa ao estudo. 118
- Inclua na tabela: título ou legenda, uma síntese descritiva (geralmente por meio de parâmetros descritivos), intervalos de confiança e/ou p-valores conforme necessário para adequada interpretação. 117,119



Atenção!

O pacote $table 1^{120}$ fornece a função $table 1^a$ para construção da tabela.

^ahttps://www.rdocumentation.org/packages/table1/versions/1.4.3/topics/table1



Atenção!

O pacote $table 1^{121}$ fornece as funções $as_flextable^a$ e $save_as_docx^b$ para salvar tabelas em formato DOCX.

 $^a \rm https://www.rdocumentation.org/packages/flextable/versions/0.9.2/topics/as_flextable \\ ^b \rm https://www.rdocumentation.org/packages/flextable/versions/0.9.2/topics/save_as_docx$

19.4 Tabela 2

19.4.1 O que é a 'Tabela 2'?

• .[REF]

19.4.2 Como construir a Tabela 2?

 $\bullet\,$ A Tabela 2 pode ser utilizada para apresentar estimativas de múltiplos efeitos ajustados de um mesmo modelo estatístico. 122



Atenção!

O pacote $table 1^{120}$ fornece a função $table 1^a$ para construção da tabela.

^ahttps://www.rdocumentation.org/packages/table1/versions/1.4.3/topics/table1

19.5. GRÁFICOS 69



Atenção!

O pacote $table1^{121}$ fornece as funções $as_flextable^a$ e $save_as_docx^b$ para salvar tabelas em formato DOCX.

 $^a \rm https://www.rdocumentation.org/packages/flextable/versions/0.9.2/topics/as_flextable$

19.5 Gráficos

19.5.1 O que são gráficos?

• Gráficos são utilizados para apresentar dados (geralmente em grande quantidade) de modo mais intuitivo e fácil de compreender. 123

19.5.2 Que elementos incluir em gráficos?

 Título, eixos horizontal e vertical com respectivas unidades, escalas em intervalos representativos das variáveis, legenda com símbolos, síntese descritiva dos valores e respectiva margem de erro, conforme necessário para adequada interpretação.¹²³



Atenção!

Os pacotes $ggplot2^{124}$, $plotly^{125}$ e $corrplot^{126}$ fornecem diversas funções para construção de gráficos tais como $ggplot^a$, $plot_ly^b$ e $corrplot^c$ respectivamente.

19.5.3 Para que servem as barras de erro em gráficos?

- Barras de erro ajudam ao autor a apresentar as informações que descrevem os dados (por exemplo, em uma análise descritiva) ou sobre as inferências ou conclusões tomadas a partir de dados. 127
- Barras de erro mais longas representam mais imprecisão (maiores erros), enquanto barras mais curtas representam mais precisão na estimativa. 127
- Barras de erro descritivas geralmente apresentam a amplitude (mínimo-máximo) ou desvio-padrão.
- Barras de erro inferenciais geralmente apresentam o erro-padrão ou intervalo de confiança (por exemplo, de 95%).¹²⁷
- O comprimento das barras de erro sugere graficamente a imprecisão dos dados do estudo, uma vez que o valor verdadeiro da população pode estar em qualquer nível do intervalo da barra. 127

19.5.4 Quais são as boas práticas na elaboração de gráficos?

- O tamanho da amostra total e subgrupos, se houver, deve estar descrito na figura ou na sua legenda. 127
- Para análise inferencial de figuras, as barras de erro representadas por erro-padrão ou intervalo de confiança são preferíveis à amplitude ou desvio-padrão.¹²⁷

^bhttps://www.rdocumentation.org/packages/flextable/versions/0.9.2/topics/save_as_docx

^ahttps://www.rdocumentation.org/packages/ggplot2/versions/3.4.3/topics/ggplot

^bhttps://www.rdocumentation.org/packages/plotly/versions/4.10.2/topics/plot_ly

^chttps://www.rdocumentation.org/packages/corrplot/versions/0.92/topics/corrplot

- $\bullet~$ Evite gráficos de barra e mostre a distribuição dos dados sempre que possível. 128
- $\bullet~$ Exiba os pontos de dados em boxplots. 128
- Use jitter simétrico em gráficos de pontos para permitir a visualização de todos os dados. 128
- Prefira palhetas de cor adaptadas para daltônicos. 128



Atenção!

O pacote $ggsci^{129}$ fornece palhetas de cores tais como pal_lancet^a , pal_nejm^b e pal_npg^c inspiradas em publicações científicas para uso em gráficos.

 a https://www.rdocumentation.org/packages/ggsci/versions/3.0.0/topics/pal_lancet

 $^{^{}c} \rm https://www.rdocumentation.org/packages/ggsci/versions/3.0.0/topics/pal_npg$



Atenção!

O pacote $tiff^{130}$ fornece a função $write TIFF^a$ para exportar gráficos em formato TIFF.

^ahttps://www.rdocumentation.org/packages/tiff/versions/0.1-11/topics/writeTIFF

 $[^]b {\rm https://www.rdocumentation.org/packages/ggsci/versions/3.0.0/topics/pal_nejm}$

Análise inferencial

20.1 Ideias e hipóteses científicas

20.1.1 O que é hipótese científica?

• Hipótese científica é uma ideia que pode ser testada. 131

20.1.2 Quais são as principais fontes de ideias para gerar hipóteses científicas?

- Revisão das práticas atuais. 132
- $\bullet\,$ Desafio a ideias aceitas. 132
- Conflito entre ideias divergentes. 132
- Variações regionais, temporais e populacionais. 132
- $\bullet\,$ Experiências dos próprios pesquisadores. 132
- Imaginação sem fronteiras ou limites convencionais. 132

20.2 Testes de hipóteses

20.2.1 Quais são os tipos de teste de hipóteses?

- Teste (clássico) de significância da hipótese nula. 133
- Teste de mínimos efeitos. 133
- Teste de equivalência. ¹³³
- Teste de inferioridade. ¹³³
- Teste de não-inferioridade.[REF]
- Teste de superioridade.[REF]

20.3 Análise inferencial

20.3.1 O que é análise inferencial?

- Na análise inferencial são utilizados dados da(s) amostra(s) para fazer uma inferência válida (isto é, estimativa) sobre os parâmetros populacionais desconhecidos.²⁰
- No paradigma de Jerzy Neyman e Egon Pearson, um teste de hipótese científica envolve a tomada de decisão sobre hipóteses nulas (H_0) e alternativa (H_1) concorrentes e mutuamente exclusivas. ¹³¹

20.3.2 O que é hipótese nula?

• A hipótese nula (H_0) é uma expressão que representa o estado atual do conhecimento (status quo), em geral a não existência de um determinado efeito.⁵³

20.3.3 O que é hipótese alternativa?

• A hipótese alternativa (H_1) é uma expressão que contém as situações que serão testadas, de modo que um resultado positivo indique alguma ação a ser conduzida.⁵³

20.3.4 Qual hipótese está sendo testada?

- A hipótese nula (H_0) é a hipótese sob teste em análises inferenciais. ³³
- Pode-se concluir sobre rejeitar ou não rejeitar a hipótese nula (H_0) . 33
- Não se conclui sobre a hipótese alternativa (H_1) .⁵³
- Para testar a hipótese nula, deve-se selecionar o nível de significância crítica (p-valor de corte); a probabilidade de rejeitarmos uma hipótese nula verdadeira (α); e a probabilidade de não rejeitarmos uma hipótese nula falsa (β).¹³¹

20.3.5 O que reportar após um teste de hipótese?

- P-valores, como estimativa da significância estatística. 134
- Tamanho do efeito, como estimativa de significância substantiva (clínica). ¹³⁴

20.4 Erros de inferência

20.4.1 O que são erros de inferência estatística?

• Um erro de inferência é a tomada de decisão incorreta, seja a favor ou contra a hipótese nula. 131

20.4.2 O que é erro tipo I?

• Erro tipo I significa a rejeição de uma hipótese nula (H_0) quando esta é verdadeira. ¹³¹

20.4.3 O que é erro tipo II?

- Erro tipo II significa a não rejeição de uma hipótese nula (H_0) quando esta é falsa. 131

20.4.4 O que é poder do teste?

- Poder do teste é a probabilidade de rejeitar a hipótese nula (H_0) quando esta é falsa. 131
- Poder do teste pode ser calculado como (1β) . ¹³¹

20.4.5 Qual a relação entre os erros tipo I e II?

• .[REF]

20.5 Tamanho do efeito

20.5.1 O que é o tamanho do efeito?

• Tamanho do efeito quantifica a magnitude de um efeito real da análise, expressando uma importância descritiva dos resultados. ¹³⁵

20.5.2 Como interpretar um tamanho do efeito?

• Tamanhos de efeito podem ser comparadores entre diferentes estudos. 134

20.5.3 Quais são os tipos de tamanho do efeito?

- Diferenças padronizadas entre grupos: 134,135
 - Cohen's d
 - Glass's Δ
 - Razão de chances (RC ou OR)
 - Risco relativo ou razão de risco (RR)
- Medidas de associação: ^{134,135}
 - Coeficiente de correlação de Pearson (r)
 - Coeficiente de determinação (R^2)

20.5.4 Como converter um tamanho de efeito em outro?

20.6 P-valor

20.6.1 O que é o P-valor?

• .[REF]

20.7 Tipos de análises inferenciais

20.7.1 O que é uma análise ad hoc?

• .[REF]

20.7.2 O que é uma análise post hoc?

• .[REF]

20.7.3 O que é um teste paramétrico?

- Testes paramétricos possuem suposições sobre as características e/ou parâmetros da distribuição dos dados na população.²⁰
- Testes paramétricos assumem que: a variável é quantitativa numérica (contínua); os dados foram amostrados de uma população com distribuição normal; a variância da(S) amostra(s) é igual à da população; as amostras foram selecionadas de modo aleatório na população; os valores de cada amostra são independentes entre si. ^{20,33}

20.7.4 O que é um teste não paramétrico?

- Testes não-paramétricos fazem poucas suposições, ou menos rigorosas, sobre as características e/ou parâmetros da distribuição dos dados na população. 20,33
- Testes não-paramétricos são úteis quando as suposições de normalidade não podem ser sustentadas.³³

20.7.5 Por que os testes paramétricos são preferidos?

- Em geral, testes paramétricos são mais robustos (isto é, possuem menores erros tipo I e II) que seus testes não-paramétricos correspondentes.²⁰
- $\bullet\,$ Testes não-paramétricos apresentam menor poder estatístico (maior erro tipo II) comparados aos testes paramétricos correspondentes. 33

Computação estatística

21.1 Por onde começar

21.1.1 O que é R?

- R é um programa de computador com linguagem computacional direcionada para análise estatística. 136
- R version $4.3.1 (2023-06-16)^{1.136}$

21.1.2 O que são scripts?

• Um script é um arquivo de texto contendo (quase) os mesmos comandos que você digitaria na linha de comando do R. (Quase) refere-se ao fato de que se você estiver usando sink() para enviar a saída para um arquivo, você terá que incluir alguns comandos em print() para obter a mesma saída da linha de comando (CRAN²).

21.1.3 Quais práticas são recomendadas na redação de scripts?

- Use nomes consistentes para as variáveis. ¹³⁷
- Defina os tipos de variáveis adequadamente no banco de dados. 137
- Defina constantes isto é, variáveis de valor fixo ao invés de digitar valores. ¹³⁷
- Use e cite os pacotes disponíveis para suas análises. 137
- Controle as versões do script. 137,138
- Teste o script antes de sua utilização. 137
- Conduza revisão por pares do código durante a redação (digitação em dupla). 137

 $^{^{1}}$ https://cran.rstudio.com/

²https://cran.r-project.org/doc/contrib/Lemon-kickstart/kr_scrpt.html

21.1.4 O que pode ser compartilhado?

- \bullet Idealmente, todos os scripts, pacotes/bibliotecas e dados necessários para outros reproduzirem seus dados. 138
- Minimamente, partes importantes incluindo implementações de novos algoritmos e dados que permitam reproduzir um resultado importante. 138

21.1.5 Como preparar os scripts para compartilhamento?

- Crie links persistentes para versões do seu script. 138
- $\bullet\,$ Escolha uma licença apropriada para garantir como outros usarão seus scripts. 138
- Providencie a documentação sobre seu script (ex.: arquivos *README*). ¹³⁸
- Compartilhar todos os pacotes relacionados à sua análise. 139



Atenção!

O pacote $formatR^{140}$ fornece a função $tidy_source^a$ para formatar um R script.

^ahttps://www.rdocumentation.org/packages/formatR/versions/1.14/topics/tidy_source

21.1.6 Que programas de computador gratuitos podem ser usados para análise estatística com R?

- RStudio³
- JASP⁴. 141
- jamovi⁵.¹⁴²

³https://posit.co/downloads/

⁴https://jasp-stats.org

⁵https://www.jamovi.org

Comparação

- 22.1 Análise inferencial de comparação
- 22.1.1 O que é análise de comparação de dados?
 - .[REF]



Correlação

23.1 Análise de correlação

23.1.1 O que é análise de correlação?

• .[REF]

23.1.2 Qual é a interpretação das medidas de correlação?

- Os valores de correlação estão no intervalo [-1;1]. 143,144
- Valores de correlação positivos representam uma relação direta entre as variáveis, tal que valores maiores de uma variável estão associados a valores maiores de outra variável.^{143,144}
- Valores de correlação negativos representam uma relação indireta (ou inversa) entre as variáveis, tal que valores maiores (menores) de uma variável estão associados a valores maiores (menores) de outra variável. \$^{143,144}\$
- Valores de correlação próximos de 0 representam a inexistência de relação entre as variáveis. 143,144

23.1.3 Quais precauções devem ser tomadas na interpretação de medidas de correlação?

- \bullet Tamanhos de efeito grande (ou qualquer outro) não representam necessariamente uma relação causa-efeito entre as variáveis. 143
- Tamanhos de efeito grande (ou qualquer outro) não representam necessariamente uma relação de concordância ou confiabilidade entre as variáveis. 143

23.1.4 Quais testes podem ser usados para análises de correlação?

- Coeficiente de correlação de Pearson (r). 143,144
 - O coeficiente de correlação de Pearson (r)avalia a força e direção da relação linear entre duas variáveis quantitativas. 143,144
 - Tipo: paramétrico. 143,144

- Hipóteses:144
 - * Nula (H_0) : r = 0
 - * Alternativa (H_1) : $r \neq 0$
- Tamanho do efeito: 143,144
 - * Coeficiente de correlação de Pearson (r)



Atenção!

O pacote $stats^{18}$ fornece a função fornece a função $cor.test^a$ para calcular o coeficiente de correlação de Pearson (r).

- Coeficiente de correlação ponto-bisserial (r_s) . ¹⁴³
 - -O coeficiente de correlação ponto-bisserial (r_s) avalia a força e direção da relação linear entre uma variável quantitativa e outra dicotômica. 143
 - Tipo: paramétrico. 143
 - Hipóteses:¹⁴³
 - * Nula (H_0) : $r_s = 0$
 - * Alternativa (H_1) : $r_s \neq 0$
 - Tamanho do efeito:¹⁴³
 - * Coeficiente de correlação ponto-bisserial (r_s)



Atenção!

O pacote $stats^{18}$ fornece a função fornece a função $cor.test^a$ para calcular o coeficiente de correlação ponto-bisserial (r_s) .

- Coeficiente de correlação de Spearman (ρ) . ^{143,144}
 - -O coeficiente de correlação de Spearman (ρ) avalia a força e direção da relação monotônica entre duas variáveis quantitativas. 143,144
 - O coeficiente de correlação de Spearman (ρ) pode ser também definida como a correlação de Pearson (r) entre as classificações (ranks) das duas variáveis quantitativas. 143,144
 - Tipo: não-paramétrico. 143,144
 - Hipóteses: 143,144
 - * Nula (H_0) : $\rho = 0$
 - * Alternativa (H_1) : $\rho \neq 0$
 - Tamanho do efeito: 143,144
 - * Coeficiente de correlação de Spearman (ρ)



Atenção

O pacote $stats^{18}$ fornece a função fornece a função $cor.test^a$ para calcular o coeficiente de correlação de Spearman (ρ) .

^ahttps://www.rdocumentation.org/packages/stats/versions/3.6.2/topics/cor.test

^ahttps://www.rdocumentation.org/packages/stats/versions/3.6.2/topics/cor.test

 $[^]a {\it https://www.rdocumentation.org/packages/stats/versions/3.6.2/topics/cor.test}$

Associação

24.1 Análise de associação

24.1.1 O que é análise de associação?

• .[REF]

24.2 Associação bivariada

24.2.1 O que são análises de associação bivariada?

• .[REF]

24.2.2 Quais testes podem ser usados para análises de associação bivariada?

- Teste Qui-quadrado (χ^2) . ^{145,146}
 - -O teste qui-quadrado (χ^2) avalia uma hipótese global se a relação entre duas variáveis e/ou fatores é independente ou associada. 146
 - O teste qui-quadrado é utilizado para comparar a distribuição de uma variável categórica em uma amostra ou grupo com a distribuição em outro. Se a distribuição da variável categórica não for muito diferente nos diferentes grupos, pode-se concluir que a distribuição da variável categórica não está relacionada com a variável dos grupos. Pode-se também concluir que a variável categórica e os grupos são independentes.¹⁴⁶
 - Tipo: não paramétrico. 145,146
 - Suposições:^{145,146}
 - * As variáveis são ordinais ou categóricas nominais, de modo que as células representem frequência
 - * Os níveis dos fatores (variáveis categóricas) são mutuamente exclusivos.
 - * Tamanho de amostra grande e adequado porque é baseado em uma abordagem de aproximacão.
 - * Menos de 20% das células com frequências esperadas < 5
 - * Nenhuma célula com frequência esperada < 1.

- Hipóteses:146
 - * Nula (H_0) : independente (sem associação)
 - \ast Alternativa ($H_1)$: não independente (associação)
- Tamanho do efeito:¹⁴⁶
 - * Phi (ϕ) , para tabelas de contingência 2x2
 - * Razão de chances (RC ou OR), para tabelas de contingência 2x2
 - * Cramer V (V), para tabelas de contingência NxM



Atenção!

O pacote $gtsummary^{147}$ fornece a função tbl_cross^a para criar uma tabela NxM.

^ahttps://www.rdocumentation.org/packages/gtsummary/versions/1.6.3/topics/tbl_cross

- Teste Exato de Fisher (χ^2) . ^{145,146}
 - O teste exato de Fisher avalia a hipótese nula de independência aplicando a distribuição hipergeométrica dos números nas células da tabela.
 - Hipóteses: 145,146
 - * Nula (H_0) : independente (sem associação)
 - * Alternativa (H_1) : não independente (associação)
 - Tamanho do efeito: 145,146
 - * Phi (ϕ) , para tabelas de contingência 2x2
 - $\ast\,$ Razão de chances (RC ou OR), para tabelas de contingência $2\mathrm{x}2$
 - * Cramer V (V), para tabelas de contingência NxM



Atenção!

O pacote gtsummary¹⁴⁷ fornece a função tbl_cross^a para criar uma tabela NxM.

^ahttps://www.rdocumentation.org/packages/gtsummary/versions/1.6.3/topics/tbl_cross

- Kendall τ . 143,144
 - -O coeficiente Kendall τ avalia a força e direção da relação monotônica entre duas variáveis quantitativas ou qualitativas. 143,144
 - O coeficiente Kendall τ é definido como a porporção de todos os pares concordantes menos a proporção de todos os pares discordantes. 143,144
 - Tipo: não-paramétrico. 143,144
 - Hipóteses: 143,144
 - * Nula (H_0) : $\tau = 0$
 - * Alternativa (H_1) : $\tau \neq 0$
 - Tamanho do efeito: 143,144
 - * Kendall τ



Atenção!

O pacote $stats^{18}$ fornece a função $cor.test^a$ para calcular o coeficiente Kendall τ .

 $[^]a {\it https://www.rdocumentation.org/packages/stats/versions/3.6.2/topics/cor.test}$

Regressão

25.1 Análise de regressão

25.1.1 O que é análise de regressão?

• .[REF]

25.1.2 Como preparar as variáveis categóricas para análise de regressão?

- Variáveis fictícias (dummy) compreendem variáveis criadas para introduzir, nos modelos de regressão, informações contidas em outras variáveis que não podem ser medidas em escala numérica. 148
- Variáveis categóricas nominais, com 2 ou mais níveis, devem ser subdivididas em variáveis fictícias dicotômicas para ser usada em modelos de regressão. 149
- \bullet Cada nível da variável categórica nominal será convertido em uma nova variável fictícias dicotômica, tal que a nova variável dicotômica assume valor 1 para a presença do nível correspondente e 0 em qualquer outro caso. 149



Atencão!

O pacote $fastDummies^{150}$ fornece a funçãa o $dummy_cols^a$ para preparar as variáveis categóricas fictícias para análise de regressão.

 ${\it a} {\it https://www.rdocumentation.org/packages/fastDummies/versions/1.7.3/topics/dummy_columns}$

25.2 Regressão simples, multivariável e multivariada

25.2.1 O que são as análises de regressão simples, multivariável e multivariada?

- A análise de regressão simples consiste em modelos estatísticos com 1 variável dependente (desfecho) e 1 variável independente (preditor).¹⁵¹
- A análise multivariável (ou múltiplo) consiste em modelos estatísticos com 1 variável dependente (desfecho) e duas ou mais variáveis independentes. ¹⁵¹

 A análise multivariada consiste em modelos estatísticos com 2 ou mais variáveis dependente (desfechos) e duas ou mais variáveis independentes.¹⁵¹



Atenção!

O pacote $modelsummary^{152}$ fornece as funções $modelsummary^a$ e $modelplot^b$ para gerar tabelas e gráficos de coeficientes de regressão.

 $^a {\it https://www.rdocumentation.org/packages/modelsummary/versions/1.4.1/topics/modelsummary} \\ ^b {\it https://www.rdocumentation.org/packages/modelsummary/versions/1.4.1/topics/modelplot} \\$

25.2.2 Quais testes podem ser usados em análise de associação multivariável?

• .[REF]

25.3 Efeito principal

25.3.1 O que é modificação de efeito?

.90

25.3.2 O que é um modificador de efeito?

• .90

25.4 Efeito de modificação

25.4.1 O que é modificação?

• .90

25.4.2 O que é um modificador de efeito?

• .90

25.5 Efeito de interação

25.5.1 O que é interação?

- A interação representada pelo símbolo '*' é o termo estatístico empregado para representar a heterogeneidade de um determinado efeito.⁹¹
- .90

25.6 Efeito de mediação

25.6.1 O que é mediação?

- .153
- 90

25.6.2 O que é um mediador de efeito?

- .153
- .90

25.6.3 O que é efeito direto?

- .153
- 90

25.6.4 O que é efeito indireto?

- 153
- .90

25.6.5 O que é efeito total?

- .153
- 90

25.7 Seleção de variáveis

25.7.1 Correlação bivariada pode ser usada para seleção de variáveis em modelos de regressão multivariável?

- Seleção bivariada de variáveis isto é, aplicação de testes de correlação em pares de variáveis candidatas e variável de desfecho afim de selecionar quais serão incluídas no modelo multivariável é um dos erros mais comuns na literatura. 154,155
- A seleção bivariada de variáveis torna o modelo mais suscetível a otimismo no ajuste se as variáveis de confundimento não são adequadamente controladas. 154,155

25.7.2 Por que métodos de regressão gradual não são recomendados para seleção de variáveis em modelos de regressão multivariável?

- $\bullet\,$ Métodos diferentes de regressão gradual podem produzir diferentes seleções de variáveis de um mesmo banco de dados. 149
- Nenhum método de regressão gradual garante a seleção ótima de variáveis de um banco de dados. 149
- $\bullet\,$ As regras de término da regressão baseadas em p-valor tendem a ser arbitrárias. 149

25.7.3 O que pode ser feito para reduzir o número de variáveis candidatas em modelos de regressão multivariável?

- Verifique a existência de multicolinearidade entre as variáveis candidatas. 155
- Em caso de uma proporção baixa entre o número de participantes e de variáveis, use o conhecimento prévio da literatura para selecionar um pequeno conjunto de variáveis candidatas.

 155
- Colapse categorias com contagem nula (células com valor igual a 0) de variáveis candidatas. ¹⁵⁵
- Use simulações de dados para identificar qual(is) variável(is) está(ão) causando problemas de convergência do ajuste do modelo. 155

Redes

- 26.1 Análise de redes
- 26.1.1 O que é análise de rede?
 - .[REF]



Testes estatísticos

27.1 Teste de Qui-quadrado (χ^2)

```
# carrega os pacotes
library("dplyr")
library("gtsummary")
# tabela 2x2
tbl_cross <- # banco de dados tbl_cross <- # banco de dados
trial %>%
    # cria a tabela de contingência
gtsummary::tbl_cross(row = trt, col = response, statistic = "{n}", digits = 0, percent = "cell",
    margin = c("row", "column"), missing = "no", missing_text = "Dados perdidos",
   margin_text = "Total") %>%
    # calcula o p-valor do teste
gtsummary::add_p(test = "chisq.test", pvalue_fun = function(x) style_pvalue(x, digits = 3)) %>%
    gtsummary::modify_header(p.value = "**P-valor**") %>%
    # calcula o tamanho do efeito
gtsummary::modify_table_styling(rows = NULL, footnote = as.character(rstatix::cramer_v(trt,
    response))) %>%
    # formata o título em negrito
gtsummary::bold_labels() %>%
    # cria título da tabela
gtsummary::modify_caption("Teste Qui-quadrado (com correção de Yates)")
# exibe a tabela
tbl_cross %>%
    gtsummary::as_hux_table()
```

```
# carrega os pacotes
library("dplyr")
library("gtsummary")

# tabela 2x2
tbl_cross <- # banco de dados tbl_cross <- # banco de dados
trial %>%
```

Tabela 27.1: Teste Qui-quadrado (com correção de Yates)

Tumor Response

	0	1	Total	P-valor
Chemotherapy Treatment				0.637
Drug A	67	28	95	
Drug B	65	33	98	
Total	132	61	193	

Pearson's Chi-squared test

```
# cria a tabela de contingência
gtsummary::tbl_cross(row = trt, col = response, statistic = "{n}", digits = 0, percent = "cell",
   margin = c("row", "column"), missing = "no", missing_text = "Dados perdidos",
    margin text = "Total") %>%
    # calcula o p-valor do teste
gtsummary::add_p(test = "chisq.test.no.correct", pvalue_fun = function(x) style_pvalue(x,
    digits = 3)) %>%
    gtsummary::modify_header(p.value = "**P-valor**") %>%
    # calcula o tamanho do efeito
gtsummary::modify_table_styling(rows = NULL, footnote = as.character(rstatix::cramer_v(trt,
    response))) %>%
    # formata o título em negrito
gtsummary::bold_labels() %>%
    # cria título da tabela
gtsummary::modify_caption("Teste Qui-quadrado")
# exibe a tabela
tbl cross %>%
    gtsummary::as_hux_table()
```

Tabela 27.2: Teste Qui-quadrado

Tumor Response

	0	1	Total	P-valor
Chemotherapy Treatment				0.530
Drug A	67	28	95	
Drug B	65	33	98	
Total	132	61	193	

Pearson's Chi-squared test

27.2 Teste exato de Fisher

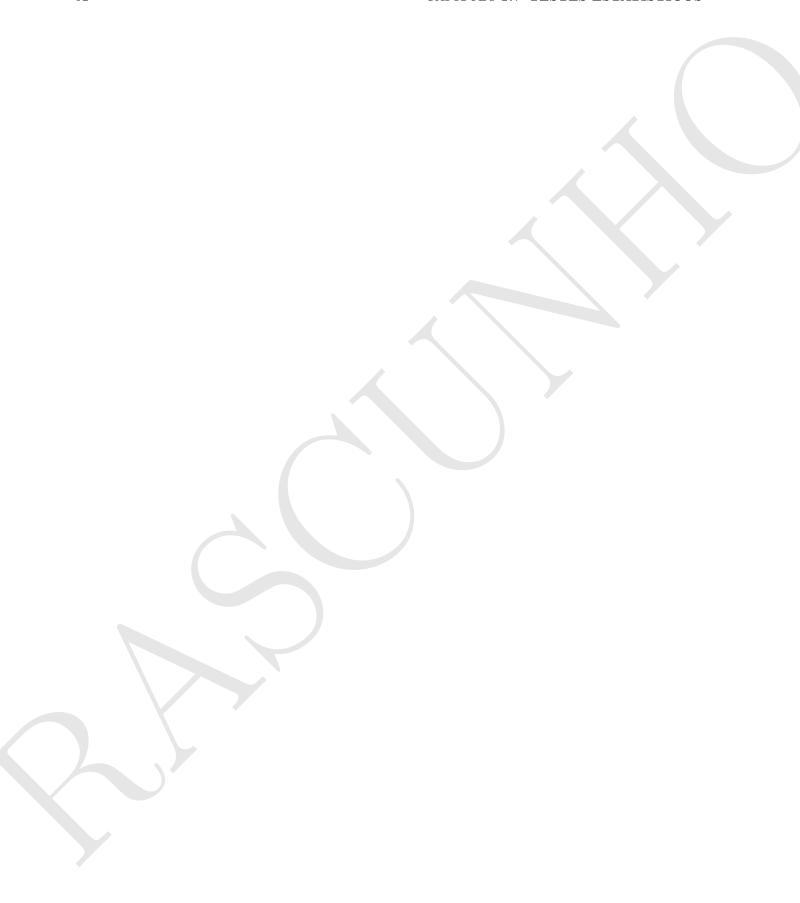
```
# carrega os pacotes
library("dplyr")
library("gtsummary")
# tabela 2x2
tbl_cross <- # banco de dados tbl_cross <- # banco de dados
trial %>%
    # cria a tabela de contingência
gtsummary::tbl_cross(row = trt, col = response, statistic = "{n}", digits = 0, percent = "cell",
    margin = c("row", "column"), missing = "no", missing_text = "Dados perdidos",
    margin_text = "Total") %>%
    # calcula o p-valor do teste
gtsummary::add_p(test = "fisher.test", pvalue_fun = function(x) style_pvalue(x, digits = 3)) %>%
    gtsummary::modify_header(p.value = "**P-valor**") %>%
    # calcula o tamanho do efeito
gtsummary::modify_table_styling(rows = NULL, footnote = as.character(rstatix::cramer_v(trt,
    response))) %>%
    # formata o título em negrito
gtsummary::bold_labels() %>%
    # cria título da tabela
gtsummary::modify_caption("Teste exato de Fisher")
# exibe a tabela
tbl_cross %>%
    gtsummary::as_hux_table()
```

Tabela 27.3: Teste exato de Fisher

Tumor Response

	0	1	Total	P-valor
Chemotherapy Treatment				0.540
Drug A	67	28	95	
Drug B	65	33	98	
Total	132	61	193	

Fisher's exact test



Manuscritos reprodutíves

- 28.1 Manuscritos reprodutíveis
- 28.1.1 O que são manuscritos reprodutíveis?
 - .[REF]



Redação estatística

29.1 Diretrizes

29.1.1 Quais diretrizes estão disponíveis?

- Review of guidance papers on regression modeling in statistical series of medical journals. 156
- Principles and recommendations for incorporating estimands into clinical study protocol templates. ¹⁵⁷
- How to write statistical analysis section in medical research. 104
- Recommendations for Statistical Reporting in Cardiovascular Medicine: A Special Report From the American Heart Association.¹⁵⁸
- Framework for the treatment and reporting of missing data in observational studies: The Treatment And Reporting of Missing data in Observational Studies framework. 159
- Guidelines for reporting of figures and tables for clinical research in urology. 160
- Who is in this study, anyway? Guidelines for a useful Table 1. 118
- Guidelines for Reporting of Statistics for Clinical Research in Urology. 161
- Reveal, Don't Conceal: Transforming Data Visualization to Improve Transparency. 128
- Guidelines for the Content of Statistical Analysis Plans in Clinical Trials. 162
- Basic statistical reporting for articles published in Biomedical Journals: The 'Statistical Analyses and Methods in the Published Literature" or the SAMPL Guidelines. 163
- Beyond Bar and Line Graphs: Time for a New Data Presentation Paradigm. 164
- STRengthening analytical thinking for observational studies: the STRATOS initiative. 165
- Research methods and reporting. 166
- How to ensure your paper is rejected by the statistical reviewer. 167

29.2 Checklists

29.2.1 O que são checklists?

• Checklists são listas que podem ser utilizadas por autores, revisores ou editores, durante as fases de planejamento ou apresentação, para redação ou revisão de textos que relatam análises estatísticas.

29.2.2 Por que usar checklists?

- Checklists têm sido recomendados para melhorar o relato das análises realizadas, aumentar a transparência do estudo e reprodutibilidade dos achados. ¹⁶⁸
- Trabalhos acadêmicos que relatam análises de dados devem ser passar por revisão por pares que inclua apreciação da análise estatística, e sua adequação ao delineamento do estudo e instrumentos utilizados. 169
- Checklists não são suficientes para garantir a qualidade técnica da pesquisa, mas podem contribuir para a revisão por pares. 169

29.2.3 Quais checklists estão disponíveis?

- \bullet A CHecklist for statistical Assessment of Medical Papers (the CHAMP statement): explanation and elaboration. 170
- Checklist for clinical applicability of subgroup analysis. 171
- Evidence-based statistical analysis and methods in biomedical research (SAMBR) checklists according to design features. ¹⁰³

Fontes externas

30.1 RSS

• Best Practices for Data Visualisation - Royal Statistical Society¹

30.2 BMJ

- Statistics Latest from The BMJ²
- Statistics notes Latest from The BMJ³
- Statistics and research methods Latest from The BMJ⁴
- Statistics at Square One⁵
- Research methods & reporting⁶

30.3 JAMA

• JAMA Guide to Statistics and Methods - JAMA⁷

30.4 AHA/ASA

- $\bullet \ \ Statistical \ Reporting \ Recommendations \ \ AHA/ASA \ journals^8$
- Statistical Inference in the 21st Century: A World Beyond p < 0.05 The American Statistical Association 9

¹https://royal-statistical-society.github.io/datavisguide/

²https://www.bmj.com/specialties/statistics

 $^{^3 {\}rm https://www.bmj.com/specialties/statistics-notes}$

⁴https://www.bmj.com/specialties/statistics-and-research-methods

 $^{^5 \}rm https://www.bmj.com/about-bmj/resources-readers/publications/statistics-square-one$

 $^{^6 {\}rm https://www.bmj.com/research/research-methods-and-reporting}$

⁷https://jamanetwork.com/collections/44042/jama-guide-to-statistics-and-methods

 $^{^{8} \}rm https://www.ahajournals.org/statistical-recommendations$

 $^{^9} https://www.tandfonline.com/toc/utas20/73/sup1?nav=tocList$

NPG 30.5

• Statistics for Biologists - Nature Publising Group¹⁰

Wiley 30.6

• Tutorials in Biostatistics Papers - Wiley Online Library¹¹

30.7 APE

- \bullet Statistics¹²
- Exploration in Statistics¹³
- $General\ Statistics^{14}$
- Reporting Statistics¹⁵

¹⁰https://www.nature.com/collections/qghhqm

¹¹https://onlinelibrary.wiley.com/page/journal/10970258/homepage/tutorials.htm

 $^{^{12} \}rm https://journals.physiology.org/topic/advances-collections/statistics?seriesKey=\&tagCode=\&ta$

 $^{^{13}} https://journals.physiology.org/topic/advances-collections/explorations-in-statistics?seriesKey=\&tagCode=\&tagCode=&tagCod$

 $^{^{15} \}rm https://journals.physiology.org/topic/advances-collections/reporting-statistics?seriesKey=\&tagCode=\&tagCode=\&tagCode=&t$

Referências

- 1. Bland JM, Altman DG. Statistics Notes: Bootstrap resampling methods. BMJ. 2015;350(jun02 13):h2622-h2622. doi:10.1136/bmj.h2622¹⁶
- 2. Abelson RP. A variance explanation paradox: When a little is a lot. Psychological Bulletin. 1985;97(1):129-133. doi: $10.1037/0033-2909.97.1.129^{17}$
- 3. Berkson J. Limitations of the application of fourfold table analysis to hospital data. Biometrics Bulletin. 1946;2(3):47. doi: $10.2307/3002000^{18}$
- 4. Ellsberg D. Risk, ambiguity, and the savage axioms. The Quarterly Journal of Economics. 1961;75(4):643. doi: $10.2307/1884324^{19}$
- 5. Freedman DA, Freedman DA. A Note on Screening Regression Equations. The American Statistician. 1983;37(2):152-155. doi: $10.1080/00031305.1983.10482729^{20}$
- 6. Freedman LS, Pee D. Return to a note on screening regression equations. The American Statistician. $1989;43(4):279.\ doi:10.2307/2685389^{21}$
- 7. Hand DJ. On Comparing Two Treatments. The American Statistician. 1992;46(3):190-192. $\label{eq:comparing} \mbox{doi:}10.1080/00031305.1992.10475881^{22}$
- 8. LINDLEY DV. A STATISTICAL PARADOX. Biometrika. 1957;44(1-2):187-192. doi:10.1093/biomet/44.1-2.187²³
- 9. Lord FM. A paradox in the interpretation of group comparisons. *Psychological Bulletin*. 1967;68(5):304-305. doi: $10.1037/h0025105^{24}$
- 10. Lord FM. Statistical adjustments when comparing preexisting groups. Psychological Bulletin. 1969;72(5):336-337. doi: $10.1037/h0028108^{25}$
- 11. Simpson EH. The Interpretation of Interaction in Contingency Tables. *Journal of the Royal Statistical Society: Series B (Methodological)*. 1951;13(2):238-241. doi:10.1111/j.2517-6161.1951.tb00088.x²⁶
- 12. Blyth CR. On Simpson's Paradox and the Sure-Thing Principle. *Journal of the American Statistical Association*. 1972;67(338):364-366. doi:10.1080/01621459.1972.10482387²⁷
- 13. Stein C. INADMISSIBILITY OF THE USUAL ESTIMATOR FOR THE MEAN OF a MULTIVARIATE NORMAL DISTRIBUTION. In: University of California Press; 1956:197-206. doi: $10.1525/9780520313880-018^{28}$

¹⁶https://doi.org/10.1136/bmj.h2622

¹⁷https://doi.org/10.1037/0033-2909.97.1.129

¹⁸https://doi.org/10.2307/3002000

¹⁹https://doi.org/10.2307/1884324

²⁰https://doi.org/10.1080/00031305.1983.10482729

²¹https://doi.org/10.2307/2685389

 $^{^{22}}$ https://doi.org/10.1080/00031305.1992.10475881

²³https://doi.org/10.1093/biomet/44.1-2.187

²⁴https://doi.org/10.1037/h0025105

²⁵https://doi.org/10.1037/h0028108

 $^{^{26} \}rm https://doi.org/10.1111/j.2517\text{-}6161.1951.tb00088.x}$

 $^{^{27}}$ https://doi.org/10.1080/01621459.1972.10482387

²⁸https://doi.org/10.1525/9780520313880-018

- 14. De S, Sen A. The generalised Gamow-Stern problem. *The Mathematical Gazette*. 1996;80(488):345-348. doi:10.2307/3619568²⁹
- 15. Feld SL. Why Your Friends Have More Friends Than You Do. American Journal of Sociology. 1991;96(6):1464-1477. doi:10.1086/229693³⁰
- 16. Altman DG, Bland JM. Statistics Notes: Units of analysis. BMJ. 1997;314(7098):1874-1874. doi:10.1136/bmj.314.7098.1874³¹
- 17. Matthews JN, Altman DG, Campbell MJ, Royston P. Analysis of serial measurements in medical research. BMJ. 1990;300(6719):230-235. doi:10.1136/bmj.300.6719.230³²
- 18. R Core Team. R: A language and environment for statistical computing. 2023. https://www.R-project.org/.³³
- 19. Olson K. What Are Data? Qualitative Health Research. 2021;31(9):1567-1569. doi:10.1177/10497323211015960 34
- 20. Vetter TR. Fundamentals of Research Data and Variables. Anesthesia & Analgesia. 2017;125(4):1375-1380. doi:10.1213/ane.000000000002370 35
- 21. Altman DG, Bland JM. Missing data. BMJ. 2007;334(7590):424-424. doi:10.1136/bmj.38977.682025.2c³⁶
- 22. Heymans MW, Twisk JWR. Handling missing data in clinical research. *Journal of Clinical Epidemiology*. September 2022. doi:10.1016/j.jclinepi.2022.08.016³⁷
- 23. Carpenter JR, Smuk M. Missing data: A statistical framework for practice. *Biometrical Journal*. 2021;63(5):915-947. doi:10.1002/bimj.202000196³⁸
- 24. Yanagida T. Misty: Miscellaneous functions 't. yanagida'. 2023. https://CRAN.R-project.org/package=misty.³⁹
- 25. Little RJA. A Test of Missing Completely at Random for Multivariate Data with Missing Values. Journal of the American Statistical Association. 1988;83(404):1198-1202. doi:10.1080/01621459.1988.10478722⁴⁰
- 26. R Core Team. R: A language and environment for statistical computing. 2022. https://www.R-project.org/. 41
- 27. Cao Y, Allore H, Vander Wyk B, Gutman R. Review and evaluation of imputation methods for multivariate longitudinal data with mixed-type incomplete variables. *Statistics in Medicine*. October 2022. doi:10.1002/sim.9592⁴²
- 28. Buuren S van, Groothuis-Oudshoorn K. {Mice}: Multivariate imputation by chained equations in r. 2011;45:1-67. doi:10.18637/jss.v045.i03⁴³
- 29. Robitzsch A, Grund S. Miceadds: Some additional multiple imputation functions, especially for 'mice'. 2023. https://CRAN.R-project.org/package=miceadds.⁴⁴

²⁹https://doi.org/10.2307/3619568

 $^{^{30} \}rm https://doi.org/10.1086/229693$

 $^{^{31}}$ https://doi.org/10.1136/bmj.314.7098.1874

³²https://doi.org/10.1136/bmj.300.6719.230

³³https://www.R-project.org/

³⁴https://doi.org/10.1177/10497323211015960

 $^{^{35} \}rm https://doi.org/10.1213/ane.00000000000002370$

 $^{^{36}}$ https://doi.org/10.1136/bmj.38977.682025.2c

³⁷https://doi.org/10.1016/j.jclinepi.2022.08.016

³⁸https://doi.org/10.1002/bimj.202000196

³⁹https://CRAN.R-project.org/package=misty

 $^{^{40} \}rm https://doi.org/10.1080/01621459.1988.10478722$

⁴¹ https://www.R-project.org/

⁴²https://doi.org/10.1002/sim.9592

 $^{^{43}}$ https://doi.org/10.18637/jss.v045.i03

 $^{^{44} \}rm https://CRAN.R-project.org/package=mice adds$

30. Akl EA, Shawwa K, Kahale LA, et al. Reporting missing participant data in randomised trials: systematic survey of the methodological literature and a proposed guide. *BMJ Open.* 2015;5(12):e008431. doi:10.1136/bmjopen-2015-008431⁴⁵

- 31. Baillie M, Cessie S le, Schmidt CO, Lusa L, Huebner M. Ten simple rules for initial data analysis. *PLOS Computational Biology.* 2022;18(2):e1009819. doi:10.1371/journal.pcbi.1009819⁴⁶
- 32. Altman DG, Bland JM. Statistics notes Variables and parameters. BMJ. 1999;318(7199):1667-1667. doi:10.1136/bmj.318.7199.1667⁴⁷
- 33. Ali Z, Bhaskar Sb. Basic statistical tools in research and data analysis. *Indian Journal of Anaesthesia*. 2016;60(9):662. doi:10.4103/0019-5049.190623⁴⁸
- 34. Dettori JR, Norvell DC. The Anatomy of Data. Global Spine Journal. 2018;8(3):311-313. doi:10.1177/2192568217746998⁴⁹
- 35. Kaliyadan F, Kulkarni V. Types of variables, descriptive statistics, and sample size. Indian Dermatology Online Journal. 2019;10(1):82. doi:10.4103/idoj.idoj_468_18 50
- Bland JM, Altman DG. Statistics Notes: Transforming data. BMJ. 1996;312(7033):770-770. doi:10.1136/bmj.312.7033.770⁵¹
- 37. Fedorov V, Mannino F, Zhang R. Consequences of dichotomization. *Pharmaceutical Statistics*. 2009;8(1):50-61. doi:10.1002/pst.331⁵²
- 38. Osborne J. Improving your data transformations: Applying the box-cox transformation. *University of Massachusetts Amherst.* 2010. doi:10.7275/QBPC-GK17⁵³
- 39. Box GEP, Cox DR. An Analysis of Transformations. Journal of the Royal Statistical Society: Series B (Methodological). 1964;26(2):211-243. doi:10.1111/j.2517-6161.1964.tb00553.x⁵⁴
- 40. Venables WN, Ripley BD. Modern applied statistics with s. 2002. https://www.stats.ox.ac.uk/pub/MASS4/.⁵⁵
- 41. MacCallum RC, Zhang S, Preacher KJ, Rucker DD. On the practice of dichotomization of quantitative variables. *Psychological Methods.* 2002;7(1):19-40. doi:10.1037/1082-989x.7.1.19⁵⁶
- 42. Altman DG, Royston P. The cost of dichotomising continuous variables. BMJ. 2006;332(7549):1080.1. doi:10.1136/bmj.332.7549.1080⁵⁷
- 43. Royston P, Altman DG, Sauerbrei W. Dichotomizing continuous predictors in multiple regression: a bad idea. *Statistics in Medicine*. 2005;25(1):127-141. doi:10.1002/sim.2331⁵⁸
- 44. Collins GS, Ogundimu EO, Cook JA, Manach YL, Altman DG. Quantifying the impact of different approaches for handling continuous predictors on the performance of a prognostic model. *Statistics in Medicine*. 2016;35(23):4124-4135. doi:10.1002/sim.6986⁵⁹
- 45. Nelson SLP, Ramakrishnan V, Nietert PJ, Kamen DL, Ramos PS, Wolf BJ. An evaluation of common methods for dichotomization of continuous variables to discriminate disease status. *Communications in Statistics Theory and Methods.* 2017;46(21):10823-10834. doi:10.1080/03610926.2016.1248783⁶⁰

⁴⁵https://doi.org/10.1136/bmjopen-2015-008431

 $^{^{46} \}mathrm{https://doi.org/10.1371/journal.pcbi.1009819}$

⁴⁷https://doi.org/10.1136/bmj.318.7199.1667

⁴⁸https://doi.org/10.4103/0019-5049.190623

⁴⁹https://doi.org/10.1177/2192568217746998

⁵⁰https://doi.org/10.4103/idoj.idoj_468_18

 $^{^{51}}$ https://doi.org/10.1136/bmj.312.7033.770

⁵²https://doi.org/10.1002/pst.331

⁵³https://doi.org/10.7275/QBPC-GK17

⁵⁴https://doi.org/10.1111/j.2517-6161.1964.tb00553.x

⁵⁵https://www.stats.ox.ac.uk/pub/MASS4/

 $^{^{56} \}rm https://doi.org/10.1037/1082-989x.7.1.19$

⁵⁷https://doi.org/10.1136/bmj.332.7549.1080

 $^{^{58}}$ https://doi.org/10.1002/sim.2331

 $^{^{59} \}rm https://doi.org/10.1002/sim.6986$

 $^{^{60} \}rm https://doi.org/10.1080/03610926.2016.1248783$

- 46. Bennette C, Vickers A. Against quantiles: categorization of continuous variables in epidemiologic research, and its discontents. *BMC Medical Research Methodology*. 2012;12(1). doi:10.1186/1471-2288-12-21⁶¹
- 47. Youden WJ. Index for rating diagnostic tests. Cancer. 1950;3(1):32-35. doi:10.1002/1097-0142(1950)3:1<32::aid-cncr2820030106>3.0.co;2-3⁶²
- 48. Strobl C, Boulesteix AL, Augustin T. Unbiased split selection for classification trees based on the Gini Index. *Computational Statistics & Data Analysis*. 2007;52(1):483-501. doi:10.1016/j.csda.2006.12.030⁶³
- 49. Pearson K. X. On the criterion that a given system of deviations from the probable in the case of a correlated system of variables is such that it can be reasonably supposed to have arisen from random sampling. The London, Edinburgh, and Dublin Philosophical Magazine and Journal of Science. 1900;50(302):157-175. doi:10.1080/14786440009463897⁶⁴
- 50. Greiner M, Pfeiffer D, Smith RD. Principles and practical application of the receiver-operating characteristic analysis for diagnostic tests. Preventive Veterinary Medicine. 2000;45(1-2):23-41. doi:10.1016/s0167-5877(00)00115- x^{65}
- 51. Fleiss JL. Measuring nominal scale agreement among many raters. Psychological Bulletin. 1971;76(5):378-382. doi: $10.1037/h0031619^{66}$
- 52. Wickham H. Forcats: Tools for working with categorical variables (factors). 2023. https://CRAN.R-project.org/package=forcats. 67
- 53. Kanji G. 100 statistical tests. 2006. doi: $10.4135/9781849208499^{68}$
- 54. Curran-Everett D. Explorations in statistics: standard deviations and standard errors. *Advances in Physiology Education*. 2008;32(3):203-208. doi:10.1152/advan.90123.2008⁶⁹
- 55. Altman DG, Bland JM. Statistics Notes: Quartiles, quintiles, centiles, and other quantiles. BMJ. 1994;309(6960):996-996. doi:10.1136/bmj.309.6960.996⁷⁰
- 56. R Core Team. R: A language and environment for statistical computing. 2022. https://www.R-project.org/.⁷¹
- 57. Zuur AF, Ieno EN, Elphick CS. A protocol for data exploration to avoid common statistical problems. Methods in Ecology and Evolution. 2009;1(1):3-14. doi:10.1111/j.2041-210x.2009.00001.x⁷²
- 58. Tierney N, Cook D. Expanding Tidy Data Principles to Facilitate Missing Data Exploration, Visualization and Assessment of Imputations. *Journal of Statistical Software*. 2023;105(7). doi:10.18637/jss.v105.i07⁷³
- 59. Broman KW, Woo KH. Data Organization in Spreadsheets. *The American Statistician*. 2018;72(1):2-10. doi:10.1080/00031305.2017.1375989⁷⁴
- 60. Juluru K, Eng J. Use of Spreadsheets for Research Data Collection and Preparation: *Academic Radiology*. 2015;22(12):1592-1599. doi:10.1016/j.acra.2015.08.024⁷⁵

 $^{^{61} \}rm https://doi.org/10.1186/1471-2288-12-21$

⁶³https://doi.org/10.1016/j.csda.2006.12.030

⁶⁴https://doi.org/10.1080/14786440009463897

 $^{^{65}}$ https://doi.org/10.1016/s0167-5877(00)00115-x

⁶⁶https://doi.org/10.1037/h0031619

⁶⁷https://CRAN.R-project.org/package=forcats

⁶⁸https://doi.org/10.4135/9781849208499

⁶⁹https://doi.org/10.1152/advan.90123.2008

⁷⁰https://doi.org/10.1136/bmj.309.6960.996

⁷¹https://www.R-project.org/

⁷²https://doi.org/10.1111/j.2041-210x.2009.00001.x

⁷³https://doi.org/10.18637/jss.v105.i07

⁷⁴https://doi.org/10.1080/00031305.2017.1375989

 $^{^{75}}$ https://doi.org/10.1016/j.acra.2015.08.024

https://CRAN.R-61. Dowle M, Srinivasan A. Data.table: Extension of 'data.frame'. 2023. project.org/package=data.table.⁷⁶

- 62. Bacchetti P. Ethics and Sample Size. American Journal of Epidemiology. 2005;161(2):105-110. $doi:10.1093/aje/kwi014^{77}$
- 63. Findley MG, Kikuta K, Denly M. External Validity. Annual Review of Political Science. 2021;24(1):365-393. doi:10.1146/annurev-polisci-041719-102556⁷⁸
- Bland JM, Altman DG. Statistics notes: 64. Matching. BMJ. 1994;309(6962):1128-1128. doi:10.1136/bmj.309.6962.1128⁷⁹
- 65. Grant MJ, Booth A. A typology of reviews: an analysis of 14 review types and associated methodologies. Health Information & Libraries Journal. 2009;26(2):91-108. doi:10.1111/j.1471- $1842.2009.00848.x^{80}$
- BalkanMedicalJournal. 66. Sut N. Study designs in medicine. 2015;31(4):273-277. doi:10.5152/balkanmedj.2014.1408⁸¹
- 67. Souza AC de, Alexandre NMC, Guirardello E de B, Souza AC de, Alexandre NMC, Guirardello E de B. Propriedades psicométricas na avaliação de instrumentos: avaliação da confiabilidade e da validade. $Epidemiologia\ e\ Serviços\ de\ Saúde.\ 2017; 26(3):649-659.\ doi:10.5123/s1679-49742017000300022^{82}$
- Reeves BC, Wells GA, Waddington H. Quasi-experimental study designs series—paper 5: a chec-68. klist for classifying studies evaluating the effects on health interventions—a taxonomy without labels. Journal of Clinical Epidemiology. 2017;89:30-42. doi:10.1016/j.jclinepi.2017.02.016⁸³
- 69. Echevarría-Guanilo ME, Gonçalves N, Romanoski PJ, PSYCHOMETRIC PROPERTIES OF MEA-SUREMENT INSTRUMENTS: CONCEPTUAL BASIS AND EVALUATION METHODS - PART II. $Texto\ \mathcal{C}\ Contexto\ -\ Enfermagem.\ 2019;28.\ doi:10.1590/1980-265x-tce-2017-0311^{84}$
- 70. Chassé M, Fergusson DA. Diagnostic Accuracy Studies. Seminars in Nuclear Medicine. 2019;49(2):87-93. doi:10.1053/j.semnuclmed.2018.11.005⁸⁵
- 71. Chidambaram AG, Josephson M. Clinical research study designs: The essentials. PEDIATRIC IN-VESTIGATION. 2019;3(4):245-252. doi:10.1002/ped4.1216686
- 72. Erdemir A, Mulugeta L, Ku JP, et al. Credible practice of modeling and simulation in healthcare: ten rules from a multidisciplinary perspective. Journal of Translational Medicine. 2020;18(1). $doi:10.1186/s12967-020-02540-4^{87}$
- Yang B, Olsen M, Vali Y, et al. Study designs for comparative diagnostic test accuracy: A metho-73. dological review and classification scheme. Journal of Clinical Epidemiology. 2021;138:128-138. doi:10.1016/j.jclinepi.2021.04.013⁸⁸
- 74. Chipman H, Bingham D. Let's practice what we preach: Planning and interpreting simulation studies with design and analysis of experiments. Canadian Journal of Statistics. 2022;50(4):1228-1249. doi:10.1002/cis.11719⁸⁹
- Donthu N, Kumar S, Mukherjee D, Pandey N, Lim WM. How to conduct a bibliometric 75. analysis: An overview and guidelines. Journal of Business Research. 2021;133:285-296. doi:10.1016/j.jbusres.2021.04.070⁹⁰

 $^{^{76} \}rm https://CRAN.R-project.org/package=data.table$

⁷⁷https://doi.org/10.1093/aje/kwi014

 $^{^{78}}$ https://doi.org/10.1146/annurev-polisci-041719-102556

⁷⁹https://doi.org/10.1136/bmj.309.6962.1128

⁸⁰ https://doi.org/10.1111/j.1471-1842.2009.00848.x

 $^{^{81} \}rm https://doi.org/10.5152/balkanmedj.2014.1408$

⁸²https://doi.org/10.5123/s1679-49742017000300022

⁸³ https://doi.org/10.1016/j.jclinepi.2017.02.016 84 https://doi.org/10.1590/1980-265x-tce-2017-0311

⁸⁵ https://doi.org/10.1053/j.semnuclmed.2018.11.005

⁸⁶ https://doi.org/10.1002/ped4.12166

⁸⁷ https://doi.org/10.1186/s12967-020-02540-4

⁸⁸ https://doi.org/10.1016/j.jclinepi.2021.04.013

⁸⁹https://doi.org/10.1002/cjs.11719

⁹⁰https://doi.org/10.1016/j.jbusres.2021.04.070

- 76. Lim WM, Kumar S. Guidelines for interpreting the results of bibliometric analysis: A sensemaking approach. Global Business and Organizational Excellence. August 2023. doi:10.1002/joe.22229⁹¹
- 77. Altman DG, Simera I, Hoey J, Moher D, Schulz K. EQUATOR: reporting guidelines for health research. *The Lancet*. 2008;371(9619):1149-1150. doi:10.1016/s0140-6736(08)60505-x⁹²
- 78. Bland JM, Altman DG. Comparisons within randomised groups can be very misleading. *BMJ*. 2011;342(may06 2):d561-d561. doi:10.1136/bmj.d561⁹³
- 79. Bruce CL, Juszczak E, Ogollah R, Partlett C, Montgomery A. A systematic review of randomisation method use in RCTs and association of trial design characteristics with method selection. *BMC Medical Research Methodology.* 2022;22(1). doi:10.1186/s12874-022-01786-4⁹⁴
- 80. Vickers AJ, Altman DG. Statistics Notes: Analysing controlled trials with baseline and follow up measurements. BMJ. 2001;323(7321):1123-1124. doi:10.1136/bmj.323.7321.1123⁹⁵
- 81. O Connell NS, Dai L, Jiang Y, et al. Methods for analysis of pre-post data in clinical research: A comparison of five common methods. *Journal of Biometrics & Biostatistics*. 2017;08(01). doi:10.4172/2155-6180.1000334⁹⁶
- 82. Roberts C, Torgerson DJ. Understanding controlled trials: Baseline imbalance in randomised controlled trials. *BMJ*. 1999;319(7203):185-185. doi:10.1136/bmj.319.7203.185⁹⁷
- 83. Hauck WW, Anderson S, Marcus SM. Should We Adjust for Covariates in Nonlinear Regression Analyses of Randomized Trials? *Controlled Clinical Trials*. 1998;19(3):249-256. doi:10.1016/s0197-2456(97)00147-5⁹⁸
- 84. Kahan BC, Jairath V, Doré CJ, Morris TP. The risks and rewards of covariate adjustment in randomized trials: an assessment of 12 outcomes from 8 studies. *Trials*. 2014;15(1). doi:10.1186/1745-6215-139⁹⁹
- 85. Stang A, Baethge C. Imbalance p values for baseline covariates in randomized controlled trials: a last resort for the use of p values? A pro and contra debate. Clinical Epidemiology. 2018; Volume 10:531-535. doi:10.2147/clep.s161508¹⁰⁰
- 86. Bolzern JE, Mitchell A, Torgerson DJ. Baseline testing in cluster randomised controlled trials: should this be done? *BMC Medical Research Methodology*. 2019;19(1). doi:10.1186/s12874-019-0750-8¹⁰¹
- 87. Chen H, Lu Y, Slye N. Testing for baseline differences in clinical trials. *International Journal of Clinical Trials*. 2020;7(2):150. doi:10.18203/2349-3259.ijct20201720¹⁰²
- 88. Gruijters SLK. Baseline comparisons and covariate fishing: Bad statistical habits we should have broken yesterday. July 2020. http://dx.doi.org/10.31234/osf.io/qftwg. 103
- 89. Matthews JNS, Altman DG. Statistics Notes: Interaction 2: compare effect sizes not P values. BMJ. 1996;313(7060):808-808. doi:10.1136/bmj.313.7060.808¹⁰⁴
- 90. Bours MJL. Using mediators to understand effect modification and interaction. *Journal of Clinical Epidemiology*. September 2023. doi:10.1016/j.jclinepi.2023.09.005¹⁰⁵

 $^{^{91}}$ https://doi.org/10.1002/joe.22229

⁹²https://doi.org/10.1016/s0140-6736(08)60505-x

⁹³https://doi.org/10.1136/bmj.d561

⁹⁴https://doi.org/10.1186/s12874-022-01786-4

⁹⁵https://doi.org/10.1136/bmj.323.7321.1123

⁹⁶https://doi.org/10.4172/2155-6180.1000334

⁹⁷https://doi.org/10.1136/bmj.319.7203.185

 $^{^{98} \}rm https://doi.org/10.1016/s0197-2456(97)00147-5$

⁹⁹https://doi.org/10.1186/1745-6215-15-139

¹⁰⁰https://doi.org/10.2147/clep.s161508

 $^{^{101}}$ https://doi.org/10.1186/s12874-019-0750-8

 $^{^{102} \}rm https://doi.org/10.18203/2349-3259.ijct20201720$

 $^{^{103} \}mathrm{http://dx.doi.org/10.31234/osf.io/qftwg}$

 $^{^{104} \}rm https://doi.org/10.1136/bmj.313.7060.808$

 $^{^{105} \}rm https://doi.org/10.1016/j.jclinepi.2023.09.005$

91. Altman DG, Matthews JNS. Statistics Notes: Interaction 1: heterogeneity of effects. BMJ. 1996;313(7055):486-486. doi:10.1136/bmj.313.7055.486¹⁰⁶

- 92. Altman DG. Statistics notes: Interaction revisited: The difference between two estimates. BMJ. 2003;326(7382):219-219. doi:10.1136/bmj.326.7382.219¹⁰⁷
- 93. Hond AAH de, Steyerberg EW, Calster B van. Interpreting area under the receiver operating characteristic curve. *The Lancet Digital Health.* 2022;4(12):e853-e855. doi:10.1016/s2589-7500(22)00188-1¹⁰⁸
- 94. Ferreira ADS, Meziat-Filho N, Ferreira APA. Double threshold receiver operating characteristic plot for three-modal continuous predictors. *Computational Statistics*. 2021;36(3):2231-2245. doi:10.1007/s00180-021-01080-9¹⁰⁹
- 95. Altman DG, Bland JM. Measurement in medicine: The analysis of method comparison studies. *The Statistician*. 1983;32(3):307. doi:10.2307/2987937¹¹⁰
- 96. Borenstein M. In a meta-analysis, the I-squared statistic does not tell us how much the effect size varies. *Journal of Clinical Epidemiology*. October 2022. doi:10.1016/j.jclinepi.2022.10.003¹¹¹
- 97. Rücker G, Schwarzer G, Carpenter JR, Schumacher M. Undue reliance on I 2 in assessing heterogeneity may mislead. BMC Medical Research Methodology. 2008;8(1). doi:10.1186/1471-2288-8-79¹¹²
- 98. Grooth HJ de, Parienti JJ. Heterogeneity between studies can be explained more reliably with individual patient data. *Intensive Care Medicine*. July 2023. doi:10.1007/s00134-023-07163-z¹¹³
- 99. Lajeunesse MJ. Facilitating systematic reviews, data extraction, and meta-analysis with the metagear package for r. 2016;7:323-330.
- 100. Moher D, Shamseer L, Clarke M, et al. Preferred reporting items for systematic review and metaanalysis protocols (PRISMA-P) 2015 statement. *Systematic Reviews*. 2015;4(1). doi:10.1186/2046-4053-4-1¹¹⁴
- 101. Haddaway NR, Page MJ, Pritchard CC, McGuinness LA. PRISMA2020: An r package and shiny app for producing PRISMA 2020-compliant flow diagrams, with interactivity for optimised digital transparency and open synthesis. 2022;18:e1230. doi:10.1002/cl2.1230¹¹⁵
- 102. Haddaway NR, Page MJ, Pritchard CC, McGuinness LA. PRISMA2020: An r package and shiny app for producing PRISMA 2020-compliant flow diagrams, with interactivity for optimised digital transparency and open synthesis. 2022;18:e1230. doi:10.1002/cl2.1230¹¹⁶
- 103. Dwivedi AK, Shukla R. Evidence-based statistical analysis and methods in biomedical research (SAMBR) checklists according to design features. *CANCER REPORTS*. 2019;3(4). doi:10.1002/cnr2.1211¹¹⁷
- 104. Dwivedi AK. How to Write Statistical Analysis Section in Medical Research. Journal of Investigative Medicine. 2022;70(8):1759-1770. doi:10.1136/jim-2022-002479¹¹⁸
- 105. Kim N, Fischer AH, Dyring-Andersen B, Rosner B, Okoye GA. Research Techniques Made Simple: Choosing Appropriate Statistical Methods for Clinical Research. *Journal of Investigative Dermatology*. 2017;137(10):e173-e178. doi:10.1016/j.jid.2017.08.007¹¹⁹

 $^{^{106}}$ https://doi.org/10.1136/bmj.313.7055.486

¹⁰⁷https://doi.org/10.1136/bmj.326.7382.219

¹⁰⁸https://doi.org/10.1016/s2589-7500(22)00188-1

 $^{^{109} \}rm https://doi.org/10.1007/s00180-021-01080-9$

¹¹⁰https://doi.org/10.2307/2987937

¹¹¹https://doi.org/10.1016/j.jclinepi.2022.10.003

¹¹²https://doi.org/10.1186/1471-2288-8-79

 $^{^{113}}$ https://doi.org/10.1007/s00134-023-07163-z

¹¹⁴https://doi.org/10.1186/2046-4053-4-1

 $^{^{115} \}rm https://doi.org/10.1002/cl2.1230$

 $^{^{116} \}rm https://doi.org/10.1002/cl2.1230$

¹¹⁷https://doi.org/10.1002/cnr2.1211

¹¹⁸https://doi.org/10.1136/jim-2022-002479

 $^{^{119}}$ https://doi.org/10.1016/j.jid.2017.08.007

- 106. Marusteri M, Bacarea V. Comparing groups for statistical differences: How to choose the right statistical test? $Biochemia\ Medica.\ 2010:15-32.\ doi:10.11613/bm.2010.004^{120}$
- Mishra P, Pandey C, Singh U, Keshri A, Sabaretnam M. Selection of appropriate statistical methods for data analysis. Annals of Cardiac Anaesthesia. 2019;22(3):297. doi:10.4103/aca.aca_248_18¹²¹
- Ray A, Najmi A, Sadasivam B. How to choose and interpret a statistical test? 108. for budding researchers. Journal of Family Medicine and Primary Care. 2021;10(8):2763. doi:10.4103/jfmpc.jfmpc_433_21¹²²
- 109. Nayak B, Hazra A. How to choose the right statistical test? Indian Journal of Ophthalmology. 2011;59(2):85. doi:10.4103/0301-4738.77005¹²³
- 110. Shankar S, Singh R. Demystifying statistics: How to choose a statistical test? Indian Journal of Rheumatology. 2014;9(2):77-81. doi:10.1016/j.injr.2014.04.002¹²⁴
- 111. Ferketich S, Verran J. Technical Notes. Western Journal of Nursing Research. 1986;8(4):464-466. $\mathrm{doi:} 10.1177/019394598600800409^{125}$
- 112. Kerr NL. HARKing: Hypothesizing After the Results are Known. Personality and Social Psychology $Review.~1998; 2(3):196-217.~doi:10.1207/s15327957pspr0203~4^{126}$
- 113. Huebner M, Vach W, Cessie S le. A systematic approach to initial data analysis is good research practice. The Journal of Thoracic and Cardiovascular Surgery. 2016;151(1):25-27. $doi:10.1016/j.jtcvs.2015.09.085^{127}$
- Krasser R. Explore: 114. Simplifies exploratory data analysis. 2023. https://CRAN.Rproject.org/package=explore. 128
- R Core Team. R: A language and environment for statistical computing. 2023. https://www.R-115. project.org/.¹²⁹
- Cui B. DataExplorer: Automate data exploration and treatment. 116. 2020. https://CRAN.Rproject.org/package=DataExplorer. 130
- 117. Inskip H, Ntani G, Westbury L, et al. Getting started with tables. Archives of Public Health. 2017;75(1). doi:10.1186/s13690-017-0180-1¹³¹
- Hayes-Larson E, Kezios KL, Mooney SJ, Lovasi G. Who is in this study, anyway? Guidelines for a use-118. ful Table 1. Journal of Clinical Epidemiology. 2019;114:125-132. doi:10.1016/j.jclinepi.2019.06.011¹³²
- 119. Kwak SG, Kang H, Kim JH, et al. The principles of presenting statistical results: Table. Korean Journal of Anesthesiology. 2021;74(2):115-119. doi:10.4097/kja.20582¹³³
- Tables of descriptive statistics in HTML. 2023. https://CRAN.R-120. Rich B. table1: project.org/package=table1. 134
- 121. Gohel D, Skintzos P. Flextable: Functions for tabular reporting. 2023. https://CRAN.Rproject.org/package=flextable. 135

 $^{^{120}}$ https://doi.org/10.11613/bm.2010.004

 $^{^{121} \}rm https://doi.org/10.4103/aca.aca_248_18$

¹²²https://doi.org/10.4103/jfmpc.jfmpc_433_21

¹²³https://doi.org/10.4103/0301-4738.77005

¹²⁴https://doi.org/10.1016/j.injr.2014.04.002

 $^{^{125} \}rm https://doi.org/10.1177/019394598600800409$

 $^{^{126}}$ https://doi.org/10.1207/s15327957pspr0203_4

 $^{^{127} \}rm https://doi.org/10.1016/j.jtcvs.2015.09.085$

¹²⁸https://CRAN.R-project.org/package=explore

¹²⁹ https://www.R-project.org/

¹³⁰https://CRAN.R-project.org/package=DataExplorer

 $^{^{131} \}rm https://doi.org/10.1186/s13690\text{-}017\text{-}0180\text{-}1$

¹³²https://doi.org/10.1016/j.jclinepi.2019.06.011

¹³³https://doi.org/10.4097/kja.20582

 $^{^{134} \}rm https://CRAN.R-project.org/package=table1$

 $^{^{135} \}rm https://CRAN.R-project.org/package=flextable$

Westreich D, Greenland S. The Table 2 Fallacy: Presenting and Interpreting Confounder and Modifier 122. Coefficients. American Journal of Epidemiology. 2013;177(4):292-298. doi:10.1093/aje/kws412¹³⁶

- 123. Park JH, Lee DK, Kang H, et al. The principles of presenting statistical results using figures. Korean $Journal\ of\ Anesthesiology.\ 2022;75(2):139\text{-}150.\ doi:10.4097/kja.21508^{137}$
- Wickham H. ggplot2: Elegant graphics for data analysis. 2016. https://ggplot2.tidyverse.org. 138 124.
- 125. Sievert C. Interactive web-based data visualization with r, plotly, and shiny. 2020. https://plotlyr.com.¹³⁹
- 126. Wei T, Simko V. R package 'corrplot': Visualization of a correlation matrix. 2021. https://github.com/taiyun/corrplot. 140
- 127. Cumming G, Fidler F, Vaux DL. Error bars in experimental biology. The Journal of Cell Biology. $2007;177(1):7-11. doi:10.1083/jcb.200611141^{141}$
- Weissgerber TL, Winham SJ, Heinzen EP, et al. 128. Reveal, Don't Conceal. Circulation. 2019;140(18):1506-1518. doi:10.1161/circulationaha.118.037777¹⁴²
- 129. Xiao N. Ggsci: Scientific journal and sci-fi themed color palettes for 'ggplot2'. 2023. https://CRAN.Rproject.org/package=ggsci. 143
- 130. Urbanek S, Johnson K. Tiff: Read and write TIFF images. 2022. https://CRAN.Rproject.org/package=tiff. 144
- Curran-Everett D. Explorations in statistics: hypothesis tests and P values. Advances in Physiology 131. Education. 2009;33(2):81-86. doi:10.1152/advan.90218.2008¹⁴⁵
- 132. Vandenbroucke JP, Pearce N. From ideas to studies: how to get ideas and sharpen them into research questions. Clinical Epidemiology. 2018:Volume 10:253-264. doi:10.2147/clep.s142940¹⁴⁶
- Lakens D, Scheel AM, Isager PM. Equivalence Testing for Psychological Research: 133. Advances in Methods and Practices in Psychological Science. torial. 2018;1(2):259-269. $\mathrm{doi:} 10.1177/2515245918770963^{147}$
- Sullivan GM, Feinn R. Using Effect Size—or Why the P Value Is Not Enough. Journal of Graduate 134. Medical Education. 2012;4(3):279-282. doi:10.4300/jgme-d-12-00156.1¹⁴⁸
- Kim HY. Statistical notes for clinical researchers: effect size. Restorative Dentistry & Endodontics. 135. $2015;40(4):328. doi:10.5395/rde.2015.40.4.328^{149}$
- Ihaka R, Gentleman R. R: A language for data analysis and graphics. Journal of Computational and 136. $Graphical\ Statistics.\ 1996; 5(3): 299.\ doi: 10.2307/1390807^{150}$
- Schwab, Simon, Held, Leonhard. Statistical programming: Small mistakes, big impacts. Wiley-137. Blackwell Publishing, Inc. 2021. doi:10.5167/UZH-205154¹⁵¹
- Eglen SJ, Marwick B, Halchenko YO, et al. Toward standard practices for sharing computer code and 138.programs in neuroscience. Nature Neuroscience. 2017;20(6):770-773. doi:10.1038/nn.4550¹⁵²

 $^{^{136}}$ https://doi.org/10.1093/aje/kws412

¹³⁷https://doi.org/10.4097/kja.21508

 $^{^{138} {\}rm https://ggplot2.tidyverse.org}$

 $^{^{139} \}mathrm{https://plotly-r.com}$

¹⁴⁰ https://github.com/taiyun/corrplot

 $^{^{141} \}rm https://doi.org/10.1083/jcb.200611141$

 $^{^{142} \}mathrm{https://doi.org/10.1161/circulationaha.118.037777}$

 $^{^{143} \}rm https://CRAN.R-project.org/package=ggsci$

 $^{^{144} \}rm https://CRAN.R-project.org/package=tiff$

 $^{^{145} \}rm https://doi.org/10.1152/advan.90218.2008$

 $^{^{146} \}rm https://doi.org/10.2147/clep.s142940$

 $^{^{147}}$ https://doi.org/10.1177/2515245918770963

 $^{^{148} \}rm https://doi.org/10.4300/jgme-d-12-00156.1$

 $^{^{149} \}rm https://doi.org/10.5395/rde.2015.40.4.328$

 $^{^{150}}$ https://doi.org/10.2307/1390807

 $^{^{151} \}rm https://doi.org/10.5167/UZH-205154$

 $^{^{152}}$ https://doi.org/10.1038/nn.4550

- 139. Zhao Y, Xiao N, Anderson K, Zhang Y. Electronic common technical document submission with analysis using R. *Clinical Trials*. 2022;20(1):89-92. doi:10.1177/17407745221123244¹⁵³
- 140. Xie Y. formatR: Format r code automatically. 2022. https://CRAN.R-project.org/package=formatR.¹⁵⁴
- 141. Love J, Selker R, Marsman M, et al. **JASP**: Graphical Statistical Software for Common Statistical Designs. *Journal of Statistical Software*. 2019;88(2). doi:10.18637/jss.v088.i02¹⁵⁵
- 142. ŞAHİN M, AYBEK E. Jamovi: An easy to use statistical software for the social scientists. *International Journal of Assessment Tools in Education*. 2020;6(4):670-692. doi:10.21449/jjate.661803¹⁵⁶
- 143. Khamis H. Measures of Association: How to Choose? Journal of Diagnostic Medical Sonography. 2008;24(3):155-162. doi: $10.1177/8756479308317006^{157}$
- 144. Allison JS, Santana L, (Jaco) Visagie IJH. A primer on simple measures of association taught at undergraduate level. *Teaching Statistics*. 2022;44(3):96-103. doi:10.1111/test.12307¹⁵⁸
- 145. McHugh ML. The chi-square test of independence. Biochemia Medica. 2013:143-149. doi: $10.11613/\text{bm}.2013.018^{159}$
- 146. Kim HY. Statistical notes for clinical researchers: Chi-squared test and Fisher's exact test. Restorative Dentistry & Endodontics. 2017;42(2):152. doi:10.5395/rde.2017.42.2.152 160
- 147. Sjoberg DD, Whiting K, Curry M, Lavery JA, Larmarange J. Reproducible summary tables with the gtsummary package. 2021;13:570-580. doi:10.32614/RJ-2021-053¹⁶¹
- 148. Suits DB. Use of Dummy Variables in Regression Equations. Journal of the American Statistical Association. 1957;52(280):548-551. doi:10.1080/01621459.1957.10501412¹⁶²
- 149. Healy MJ. Statistics from the inside. 16. Multiple regression (2). Archives of Disease in Childhood. 1995;73(3):270-274. doi:10.1136/adc.73.3.270¹⁶³
- 150. Kaplan J. fastDummies: Fast creation of dummy (binary) columns and rows from categorical variables. 2023. https://CRAN.R-project.org/package=fastDummies. 164
- 151. Hidalgo B, Goodman M. Multivariate or Multivariable Regression? American Journal of Public Health. 2013;103(1):39-40. doi:10.2105/ajph.2012.300897^{165}
- 152. Arel-Bundock V. {Modelsummary}: Data and model summaries in {r}. 2022;103. doi:10.18637/jss.v103.i01^{166}
- 153. Baron RM, Kenny DA. The moderator–mediator variable distinction in social psychological research: Conceptual, strategic, and statistical considerations. *Journal of Personality and Social Psychology*. 1986;51(6):1173-1182. doi:10.1037/0022-3514.51.6.1173¹⁶⁷
- 154. DALES LG, URY HK. An Improper Use of Statistical Significance Testing in Studying Covariables. International Journal of Epidemiology. 1978;7(4):373-376. doi:10.1093/ije/7.4.373¹⁶⁸

 $^{^{153}}$ https://doi.org/10.1177/17407745221123244

 $^{^{154} \}rm https://CRAN.R-project.org/package=formatR$

¹⁵⁵https://doi.org/10.18637/jss.v088.i02

¹⁵⁶https://doi.org/10.21449/ijate.661803

¹⁵⁷https://doi.org/10.1177/8756479308317006

 $^{^{158}}$ https://doi.org/10.1111/test.12307

¹⁵⁹ https://doi.org/10.11613/bm.2013.018

¹⁶⁰ https://doi.org/10.5395/rde.2017.42.2.152

 $^{^{161}}$ https://doi.org/10.32614/RJ-2021-053

¹⁶²https://doi.org/10.1080/01621459.1957.10501412

¹⁶³ https://doi.org/10.1136/adc.73.3.270

¹⁶⁴https://CRAN.R-project.org/package=fastDummies

¹⁶⁵https://doi.org/10.2105/ajph.2012.300897

¹⁶⁶https://doi.org/10.18637/jss.v103.i01

 $^{^{167} \}rm https://doi.org/10.1037/0022\text{-}3514.51.6.1173$

 $^{^{168} \}rm https://doi.org/10.1093/ije/7.4.373$

155. Sun GW, Shook TL, Kay GL. Inappropriate use of bivariable analysis to screen risk factors for use in multivariable analysis. Journal of Clinical Epidemiology. 1996;49(8):907-916. doi:10.1016/0895-4356(96)00025- \mathbf{x}^{169}

- 156. Wallisch C, Bach P, Hafermann L, et al. Review of guidance papers on regression modeling in statistical series of medical journals. Mathes T, ed. *PLOS ONE*. 2022;17(1):e0262918. doi:10.1371/journal.pone.0262918¹⁷⁰
- 157. Lynggaard H, Bell J, Lösch C, et al. Principles and recommendations for incorporating estimands into clinical study protocol templates. *Trials*. 2022;23(1). doi:10.1186/s13063-022-06515-2¹⁷¹
- 158. Althouse AD, Below JE, Claggett BL, et al. Recommendations for Statistical Reporting in Cardiovas-cular Medicine: A Special Report From the American Heart Association. *Circulation*. 2021;144(4). doi:10.1161/circulationaha.121.055393¹⁷²
- 159. Lee KJ, Tilling KM, Cornish RP, et al. Framework for the treatment and reporting of missing data in observational studies: The Treatment And Reporting of Missing data in Observational Studies framework. *Journal of Clinical Epidemiology.* 2021;134:79-88. doi:10.1016/j.jclinepi.2021.01.008¹⁷³
- 160. Vickers AJ, Assel MJ, Sjoberg DD, et al. Guidelines for Reporting of Figures and Tables for Clinical Research in Urology. *Urology*. 2020;142:1-13. doi:10.1016/j.urology.2020.05.002¹⁷⁴
- 161. Assel M, Sjoberg D, Elders A, et al. Guidelines for Reporting of Statistics for Clinical Research in Urology. *Journal of Urology*. 2019;201(3):595-604. doi:10.1097/ju.000000000000001¹⁷⁵
- 162. Gamble C, Krishan A, Stocken D, et al. Guidelines for the Content of Statistical Analysis Plans in Clinical Trials. *JAMA*. 2017;318(23):2337. doi:10.1001/jama.2017.18556¹⁷⁶
- 163. Lang TA, Altman DG. Basic statistical reporting for articles published in Biomedical Journals: The "Statistical Analyses and Methods in the Published Literature" or the SAMPL Guidelines. *International Journal of Nursing Studies*. 2015;52(1):5-9. doi:10.1016/j.ijnurstu.2014.09.006¹⁷⁷
- 164. Weissgerber TL, Milic NM, Winham SJ, Garovic VD. Beyond Bar and Line Graphs: Time for a New Data Presentation Paradigm. PLOS Biology. 2015;13(4):e1002128. doi:10.1371/journal.pbio.1002128¹⁷⁸
- Sauerbrei W, Abrahamowicz M, Altman DG, Cessie S, Carpenter J. STRengthening Analytical Thinking for Observational Studies: the STRATOS initiative. Statistics in Medicine. 2014;33(30):5413-5432. doi:10.1002/sim.6265¹⁷⁹
- 166. Groves T. Research methods and reporting. BMJ. 2008;337(oct22 1):a2201-a2201. doi:10.1136/bmj.a2201¹⁸⁰
- 167. Stratton IM, Neil A. How to ensure your paper is rejected by the statistical reviewer. Diabetic Medicine. 2005;22(4):371-373. doi: $10.1111/j.1464-5491.2004.01443.x^{181}$
- 168. Gardner MJ, Machin D, Campbell MJ. Use of check lists in assessing the statistical content of medical studies. BMJ. 1986;292(6523):810-812. doi:10.1136/bmj.292.6523.810¹⁸²
- 169. Mascha EJ, Vetter TR. The Statistical Checklist and Statistical Review. Anesthesia & Analgesia. 2017;124(3):719-721. doi:10.1213/ane.000000000001863¹⁸³

 $^{^{169}}$ https://doi.org/10.1016/0895-4356(96)00025-x

¹⁷⁰https://doi.org/10.1371/journal.pone.0262918

¹⁷¹https://doi.org/10.1186/s13063-022-06515-2

 $^{^{172} \}mathrm{https://doi.org/10.1161/circulationaha.121.055393}$

 $^{^{173} \}rm https://doi.org/10.1016/j.jclinepi.2021.01.008$

¹⁷⁴ https://doi.org/10.1016/j.urology.2020.05.002

¹⁷⁵https://doi.org/10.1097/ju.0000000000000001

¹⁷⁶https://doi.org/10.1001/jama.2017.18556

¹⁷⁷https://doi.org/10.1016/j.ijnurstu.2014.09.006

 $^{^{178} \}rm https://doi.org/10.1371/journal.pbio.1002128$

 $^{^{179} \}rm https://doi.org/10.1002/sim.6265$

 $^{^{180} \}rm https://doi.org/10.1136/bmj.a2201$

 $^{^{181} \}rm https://doi.org/10.1111/j.1464-5491.2004.01443.x$

 $^{^{182} \}rm https://doi.org/10.1136/bmj.292.6523.810$

 $^{^{183} \}rm https://doi.org/10.1213/ane.0000000000001863$

- 170. Mansournia MA, Collins GS, Nielsen RO, et al. A CHecklist for statistical Assessment of Medical Papers (the CHAMP statement): explanation and elaboration. *British Journal of Sports Medicine*. 2021;55(18):1009-1017. doi:10.1136/bjsports-2020-103652¹⁸⁴
- 171. Gil-Sierra MD, Fénix-Caballero S, Abdel kader-Martin L, et al. Checklist for clinical applicability of subgroup analysis. *Journal of Clinical Pharmacy and Therapeutics*. 2019;45(3):530-538. doi:10.1111/jcpt.13102¹⁸⁵

¹⁸⁴https://doi.org/10.1136/bjsports-2020-103652

¹⁸⁵https://doi.org/10.1111/jcpt.13102

Você está pronto para desbloquear o poder da análise estatística de dados e elevar su pesquisa a novos patamares? Não procure mais. Em "Ciência com R", o Dr. Arthur de Sá Ferre y um pesquisador experiente, oferece um guia indispensável que capacitará pesquisador es, análises de dados e estudantes a tomarem decisões informadas e baseadas en evidência um seus empreendimentos científicos.

Orientação especializada: Beneficie—se da ampla experiência do Dr. Arthude Sá Fedeira enquanto ele responde às perguntas mais fundamentais: O que é isso: Por que usa lo? Quando usar? Quando não usar? Como fazer? Cada capítulo se aprofunda em questo es específicas, oferecendo explicações claras e concisas e exemplementaticos.

Formato de perguntas e respostas: mantenha uma conversa direta e objetiva com o autor. Descubra respostas para as perguntas comumente feitas por est idantes, pesquisadores e profissionais em todas as fases de sua fornada acadêmica e citatifica.

Aprendizado progressivo: navegue poliuma procressão de conceitos e aplicações. Capítulos são estruturados didaticamente para mais clarezas ducacional, com referências cruzadas para garantir uma compreensão coe a dos tópicos intervalacionados, reduzindo a fragmentação do conteúdo.

Insights atualizados: figue à tente da curva com as referências e insights mais recentes. Dr. [Seu nome] lança du sobre reconceitos, paradoxos, mitos e práticas ilícitas na área, oferecendo uma clareza inestimentaté mesmo para os pesquisadores mais experientes.

Quer você seja um estituado de pós- raduação em busca de métodos para analisar seus projetos de pesquisa, um pesquisador que preo sa de informações e referências para o desenvolvimento de projetos que um analista de dados experiente que deseja se manter atualizado, este livro é seu melhor con para iro. Além disso, pessoas de diversas áreas encontrarão neste livro uma porta de entrada para comprender a importância de fazer e responder perguntas no mundo da ciência.

con R". Os insights profundos do Dr. [Seu Nome] permitirão que você transforme seus dados em descober as significativas, colocando você no caminho da excelência em pesquisa.