Análise de dados para o Planejamento Territorial

Práticas em R

Flávia da Fonseca Feitosa

Beatriz Milz

2025-06-03

Índice

In	trodu	ção	4
	Cale	ndário	4
	Sobr	e este material	4
		Licença	5
1	Intro	odução ao R e RStudio	6
1	1.1	Introdução	6
	$1.1 \\ 1.2$	O que é o R?	6
	1.3	O que é o RStudio?	7
	1.4	Instalando o R e o RStudio	7
	1.4		8
			8
	1 5		
	1.5	Conhecendo o RStudio	9
	1.6	•	10
		9	$\frac{12}{12}$
	1 7		$\frac{13}{13}$
	1.7		$\frac{13}{14}$
	1.8		14
	1.0	1	16
	1.9	3	17
		3	17
		•	19
			21
	1.10	Materiais complementares	21
2	Con	ceitos básicos do R	22
	2.1		22
	2.2	* 3	23
		o	23^{-1}
		o a constant of the constant o	$\frac{1}{24}$
	2.3	· · · · · · · · · · · · · · · · · · ·	$\frac{1}{25}$
	0	1 0	25
			26
	2.4		26

3	Aná	álise exploratória de dados - Parte 1	27
	3.1	Criando um projeto	27
	3.2	Salvando os dados no projeto	32
	3.3	Importando os dados	33
	3.4	Conhecendo a base de dados	34
	3.5	Calculando estatísticas descritivas	36
	3.6	Visualizando os dados	37
	3.7	Materiais complementares	39
4	Erro	os e <i>warnings</i> frequentes	40
	4.1	Instalação	40
		4.1.1 RTools	40
	4.2	Conceitos básicos	41
		4.2.1 Instalando pacotes	41
		4.2.2 Pacote não encontrado	42
		4.2.3 Objeto não encontrado	42
		4.2.4 Função não encontrada	43

Introdução

Boas vindas!

Este site apresenta o material de apoio para aulas práticas das disciplinas "Análise de dados para o Planejamento Territorial" e "Métodos Quantitativos para Pesquisa em PGT", oferecidas no segundo quadrimestre de 2025 na Universidade Federal do ABC (UFABC).

O conteúdo das aulas teóricas está disponível no Moodle.

! Importante

Este material foi feito para guiar as aulas práticas, mas você verá que ele está bem detalhado. Dessa forma, você pode usá-lo para revisar os conceitos e praticar as atividades (dentro e fora do horário das aulas).

Calendário

Semana	Período	Práticas
1	02/06/2025 - 06/06/2025	Introdução ao R e RStudio
2	02/06/2025 - $06/06/2025$	Linguagem R

Sobre este material

Este material contém partes adaptadas de:

- Material criado por Luis Felipe Bortolatto Cunha, que atuou como professor Assistente (estágio docência) em oferecimentos anteriores da disciplina.
- Material do curso Introdução à análise de dados no R, ministrado por Beatriz Milz, Pedro Cavalcanti e Rafael Pereira.

Licença

Esse material está disponível sob a licença CC BY-SA 4.0.

1 Introdução ao R e RStudio

1.1 Introdução

Ao longo deste curso, os softwares R e RStudio serão usados como uma **ferramenta** para auxiliar na análise de dados para o planejamento territorial.

É importante ressaltar o uso do R e do RStudio não pode ser dissociado do **processo de pesquisa**, que envolve a observação, formulação de hipóteses, coleta de dados e **análise de dados**, sendo este o foco deste curso.

1.2 O que é o R?

R é uma **linguagem de programação** com o foco em estatística, análise e visualização de dados.

Ela é uma linguagem de código aberto, o que significa que qualquer pessoa pode utilizá-la gratuitamente. Além disso, as pessoas com mais experiência na linguagem podem contribuir com o desenvolvimento de novas funcionalidades e pacotes.

Caso queira saber mais sobre a linguagem R, acesse o site oficial (R-Project).

Ao instalar o R, você terá acesso a um programa chamado "R Console" que permite escrever e executar códigos em R:

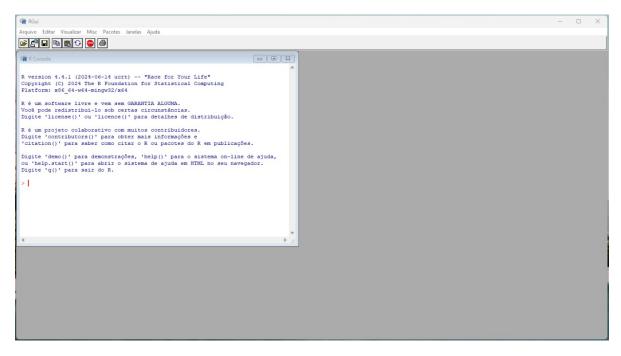


Figura 1.1: Captura de tela do R Console no Windows

Porém o R Console não é muito amigável para escrever códigos complexos ou realizar análises de dados. Por isso, é recomendado utilizar um ambiente de desenvolvimento integrado (IDE). A IDE mais utilizada por pessoas que programam em R é o RStudio.

1.3 O que é o RStudio?

O RStudio é um IDE focada em programação em R, e é desenvolvido pela Posit. Ele facilita a escrita de códigos, execução de scripts, e visualização dos resultados.

Existem algumas versões do RStudio. Neste curso, utilizaremos o RStudio Desktop, pois é a versão de código aberto (portanto é gratuita). Daqui em diante, sempre que mencionarmos "RStudio", estaremos nos referindo ao RStudio Desktop.

1.4 Instalando o R e o RStudio

Durante as aulas, utilizaremos os computadores do laboratório da universidade. Porém, caso você tenha acesso a um computador pessoal, recomendamos que instale o R e o RStudio nele, para praticar fora do período das aulas.

1.4.1 Instalação do R

Para instalar o R, acesse o site CRAN e escolha o link de download de acordo com o seu sistema operacional:

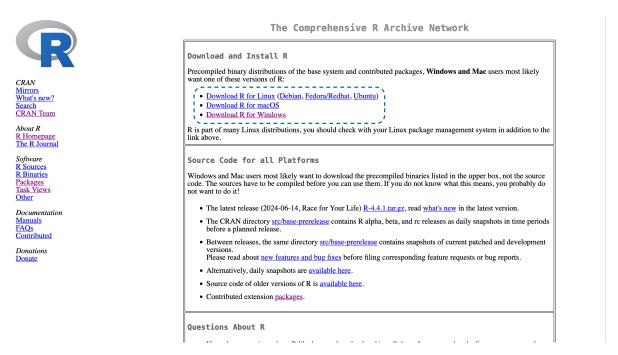


Figura 1.2: Captura de tela do site CRAN

Instale o R utilizando o instalador baixado.

1.4.2 Instalação do RStudio

Após instalar o R, acesse o site RStudio Desktop e escolha o link de download de acordo com o seu sistema operacional:

1: Install R

RStudio requires R 3.6.0+. Choose a version of R that matches your computer's operating system.

R is not a Posit product. By clicking on the link below to download and install R, you are leaving the Posit website. Posit disclaims any obligations and all liability with respect to R and the R website.

DOWNLOAD AND INSTALL R

2: Install RStudio

This version of RStudio is only supported on macOS 12 and higher. For earlier macOS environments, please download a previous version.

Size: 664.40 MB | SHA-256: DODDD395 | Version: 2024.04.2+764 | Released: 2024-06-10

Figura 1.3: Captura de tela do site RStudio Desktop

Instale o RStudio utilizando o instalador baixado.

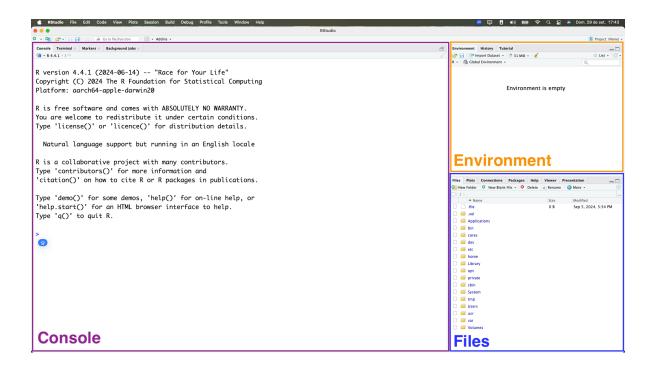


Caso o seu computador tenha limitações para instalação de programas, você pode utilizar o Posit Cloud, uma versão online do RStudio. Entretanto, a versão gratuita do Posit Cloud tem algumas limitações, como limite de tempo de uso (25 horas por mês) e de memória RAM (1 GB).

O vídeo abaixo apresenta um tutorial sobre como utilizar o Posit Cloud:

1.5 Conhecendo o RStudio

Ao abrir o RStudio, veremos a seguinte tela:



Aos poucos, conheceremos os painéis e funcionalidades do RStudio. Neste momento, podemos destacar os três painéis que são apresentados:

- Console: painel onde os códigos são executados. É similar ao "R Console", citado anteriormente.
- Environment: painel onde as variáveis e dados carregados ficam listados.
- Files: painel onde podemos navegar por arquivos no computador. A página inicial é o diretório de trabalho: esse conceito será explicado mais adiante.

1.6 Scripts

No RStudio, podemos escrever e executar códigos no Console, porém os códigos são perdidos quando fechamos o programa. Para salvar os códigos e reutilizá-los posteriormente, utilizamos scripts.

Os scripts são arquivos de texto onde podemos escrever códigos R e salvá-los para utilizar posteriormente. É recomendado que qualquer código que você deseje reutilizar ou que seja importante para a análise que você fizer seja salvo em um script.

Existem algumas formas de criar um novo script:

• No menu superior, clicando em File > New File > R Script.

- Utilizando o atalho Ctrl + Shift + N (Windows) ou Cmd + Shift + N (Mac).
- Clicando no ícone de um arquivo com um sinal de + no canto superior esquerdo do RStudio e selecionando R Script:

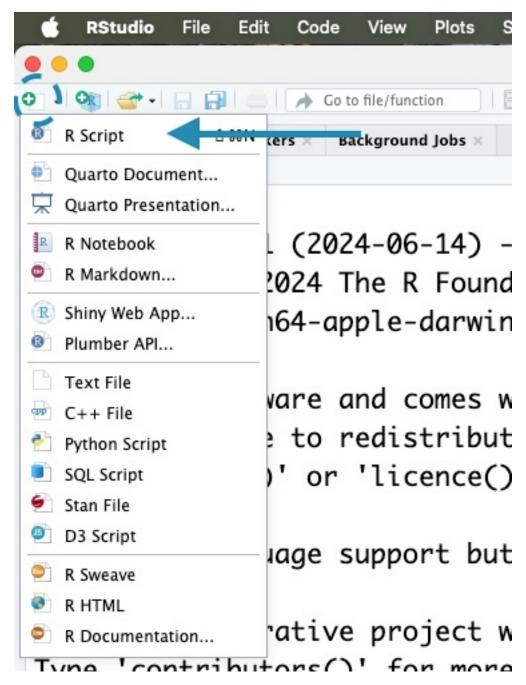


Figura 1.4: Captura de tela do RStudio: Opção para criar novo Script

Após abrir um script, o RStudio exibirá 4 paineis:

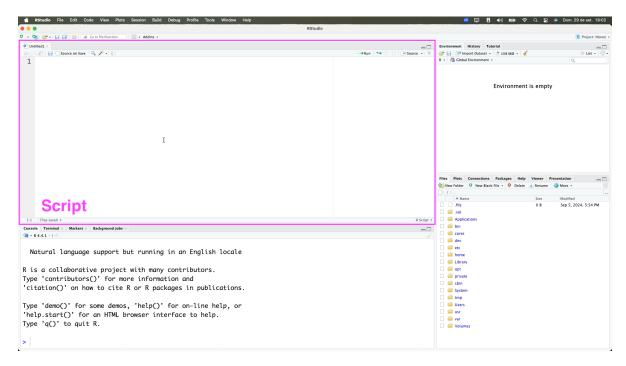
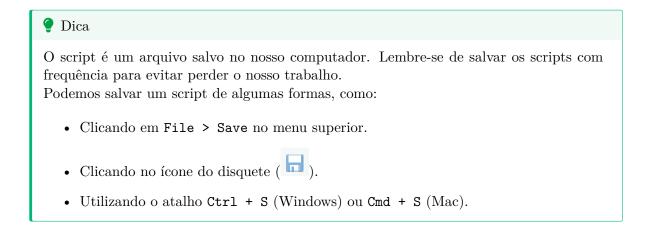


Figura 1.5: Captura de tela do RStudio



1.6.1 Como executar os códigos?

Podemos escrever e executar códigos no Console ou em um script.

No Console, escrevemos o código diretamente e pressionamos Enter para executá-lo.

Em um Script, escrevemos o código e podemos executá-lo de algumas formas:

- Selecionando o trecho de código que queremos executar e clicando no botão Run do RStudio, ou utilizando o atalho Ctrl + Enter (Windows) ou Cmd + Enter (Mac).
- Clicando no trecho que queremos executar e clicando no botão Run do RStudio, ou utilizando o atalho Ctrl + Enter (Windows) ou Cmd + Enter (Mac).

1.6.2 Comentários

Comentários são textos que não são executados pelo R. Podemos usar comentários para explicar o que um bloco de código faz, para anotar ideias e explicar escolhas feitas, ou para desativar temporariamente um trecho de código.

No R, todo texto em uma linha após um hashtag (#) é um comentário. Por exemplo:

```
# Este é um comentário
```

1.7 Funções

Agora que já sabemos onde escrever nossos códigos em R (no Console ou em um script), é importante entender o conceito de funções.

Uma função é tipo de objeto no R, que quando executado, executa um bloco de código específico. As funções são úteis para evitar repetição de códigos e organizar o nosso trabalho.

No R, existem muitas funções prontas que podemos utilizar. Por exemplo, a função Sys.Date() retorna a data atual do sistema:

```
# Consutar a data atual do sistema (computador)
Sys.Date()
```

[1] "2025-06-03"

Para utilizar uma função, escrevemos o nome dela seguido de parênteses. Dentro dos parênteses, podemos colocar dados e informações úteis para a função executar a tarefa desejada, e são chamados de **argumentos**.

Por exemplo, a função sqrt() calcula a raiz quadrada de um número. Para utilizá-la, podemos escrever sqrt() e informar esse número entre parênteses:

```
# Calcular a raiz quadrada de 25
sqrt(25)
```

[1] 5

Algumas funções podem receber mais de um argumento. Por exemplo, a função round() arredonda um número para um determinado número de casas decimais. Para utilizá-la, podemos escrever round() e informar o número e o número de casas decimais entre parênteses:

рi

[1] 3.141593

```
# Sem argumentos: arredondar o número pi para um número inteiro (0 casas decimais)
round(pi)
```

[1] 3

```
# Com argumentos: arredondar o número pi para 2 casas decimais
round(pi, digits = 2)
```

[1] 3.14

Podemos consultar a documentação de uma função para entender como ela funciona, quais argumentos ela aceita e como utilizá-la. Falaremos mais sobre isso na seção de documentação.



Dica

Ao adquirir experiência com o R, podemos criar nossas próprias funções. Isso é útil para automatizar tarefas repetitivas e para organizar o código.

1.8 Pacotes

Pacotes do R são coleções de funções, dados e documentação que estendem a funcionalidade básica da linguagem.

Para instalar um pacote, utilizamos a função install.packages() e informando o nome do pacote como texto entre aspas. Por exemplo, para instalar o pacote {tidyverse}, utilizamos o seguinte comando:

```
# Instalar o pacote tidyverse
install.packages("tidyverse")
```

Apenas precisamos instalar um pacote uma vez.

-- Attaching core tidyverse packages ---

Depois de instalado, podemos carregá-lo com a função library(), para que as funções do pacote fiquem disponíveis para uso:

```
# Carregar o pacote tidyverse
library(tidyverse)
```

```
v dplyr
           1.1.4
                     v readr
                                 2.1.5
v forcats
           1.0.0
                     v stringr
                                 1.5.1
v ggplot2
           3.5.2
                     v tibble
                                 3.2.1
v lubridate 1.9.4
                     v tidyr
                                 1.3.1
v purrr
           1.0.4
-- Conflicts ---
                          x dplyr::filter() masks stats::filter()
x dplyr::lag()
                 masks stats::lag()
i Use the conflicted package (<a href="http://conflicted.r-lib.org/">http://conflicted.r-lib.org/</a>) to force all conflicts to become
```

----- tidyverse 2.0.0 --

Precisamos carregar o pacote sempre que abrirmos um novo script, ou quando reiniciamos o RStudio. Uma pratica frequente é carregar os principais pacotes necessários no início do script.

Cuidado

Uma outra forma de acessar uma função é utilizando o operador ::. Por exemplo, para acessar a função read_csv() do pacote {readr}, podemos escrever readr::read_csv(). Essa sintaxe é menos frequente, porém útil para evitar problemas de conflito de funções com o mesmo nome em pacotes diferentes. Esse problema acontece mais frequentemente quando carregamos muitos pacotes em um mesmo script.

Por exemplo: o pacote {dplyr} apresenta uma função filter(), e o pacote {stats} também apresenta uma função filter(). Se não usarmos o operador ::, a função utilizada será a do pacote que foi carregado por último. Usando o operador ::, podemos escolher qual função queremos utilizar.

1.8.1 Repositório de pacotes

Existem diferentes repositórios de pacotes do R, que são locais onde os pacotes são armazenados e disponibilizados para instalação.

O CRAN (*Comprehensive R Archive Network*) é o repositório oficial de pacotes do R. Ele contém milhares de pacotes que podem ser instalados e utilizados gratuitamente. Em maio de 2025, o CRAN continha mais de 22.000 pacotes disponíveis. Para que um pacote seja adicionado ao CRAN, ele deve atender a critérios de qualidade de software.

A rOpenSci é uma organização que mantêm uma coleção de pacotes que foram revisados por pares e que atendem a critérios de qualidade. Esses pacotes são voltados para pesquisa, ciência aberta e reprodutibilidade.

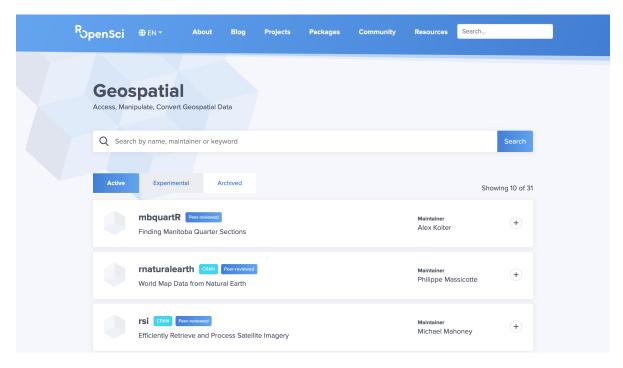


Figura 1.6: Captura de tela da página da rOpenSci: página de pacotes no tema Geoespacial

A r
OpenSci também mantém o R-universe, uma plataforma que permite que pacotes sejam publicados e compartilhados de forma mais fácil. O R
 Universe é uma alternativa ao CRAN, e permite que pacotes sejam publicados sem a necessidade de passar pelo processo de revisão do CRAN.

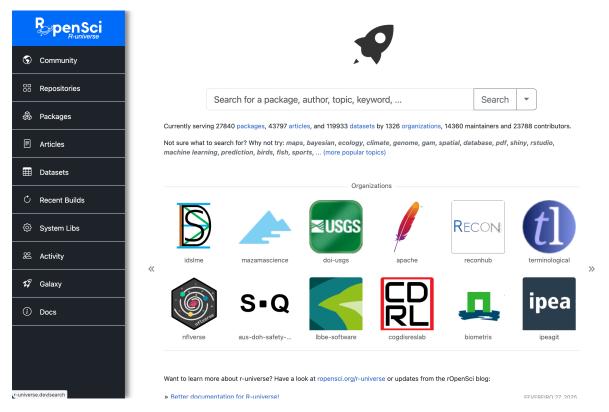


Figura 1.7: Captura de tela da página do R-Universe

Outros repositórios de pacotes também existem, como o Bioconductor, que é voltado para análise de dados biológicos e genômicos.

1.9 Documentação

As funções e pacotes do R apresentam textos com explicações e exemplos de uso, chamados de **documentação**.

As documentações podem ser acessadas online, ou diretamente no RStudio.

1.9.1 Documentação no RStudio

No RStudio, podemos acessar a documentação de uma função ou pacote das seguintes formas:

• Para buscar informações sobre funções de pacotes já carregados (com library), podemos utilizar a função help(), informando o nome da função que queremos buscar como argumento (ex: help(mean)), ou utilizar o operador ?, seguido do nome da função (ex: ?mean).

```
# Abrir a documentação da função mean()
help(mean)
?mean
```

 Para fazer uma por funções presentes em todos os pacotes instalados no computador, podemos utilizar o operador ??, seguido pelo termo que queremos buscar (ex: ??mean).
 Essa é uma busca mais ampla, que procura pelo termo no nome e na descrição das funções.

```
# Buscar por funções que contenham o termo "mean"
??mean
```

• Podemos utilizar o painel Help para buscar informações sobre funções e pacotes:

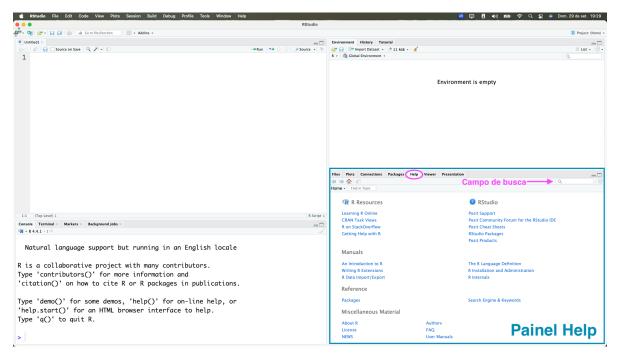


Figura 1.8: Captura de tela do RStudio: Painel Help

Além disso, a maioria dos pacotes vem com textos explicativos sobre como usá-los, chamadas de *vignettes*. Elas estão disponíveis online, mas também podem ser acessadas diretamente no RStudio.

Para acessar no RStudio, podemos usar a função browseVignettes() para listar as vignettes disponíveis para um pacote específico. A lista será apresentada em uma janela do navegador (ex: Google Chrome, Firefox, Safari, etc):

```
# Listar as vignettes do pacote dplyr
browseVignettes("dplyr")
```

Vignettes found by "browseVignettes("dplyr")"

Vignettes in package dplyr

- Column-wise operations HTML source R code
- dplyr \leftarrow base R HTML source R code
- Grouped data HTML source R code
- Introduction to dplyr HTML source R code
- Programming with dplyr HTML source R code
- Row-wise operations HTML source R code
- Two-table verbs HTML source R code
- Using dplyr in packages <u>HTML</u> <u>source</u> <u>R code</u>
- Window functions HTML source R code

Figura 1.9: Captura de tela: Lista de Vignettes do pacote dplyr

1.9.2 Documentação online

Como citado anteriormente, é possível acessar a documentação dos pacotes diretamente no RStudio e também online. No geral, o conteúdo disponível online é igual ao disponível no RStudio, mas pode ser mais fácil de buscar e navegar.

Uma forma de acessar a documentação online é fazendo uma busca no Google com os termos "R documentation {nome da função}". Por exemplo: "R documentation mean()".

Alguns pacotes apresentam também sites próprios com documentações e vignettes.

Por exemplo, o pacote {dplyr} (que usaremos no curso) tem um site próprio onde conseguimos acessar a documentação. Os pacotes do tidyverse apresentam sites similares, com páginas com os seguintes conteúdos:

- Em *Get started* encontramos uma introdução ao pacote, e exemplos de uso para quem quer aprender a usá-lo.
- Em *Reference*, encontramos a lista de funções disponíveis no pacote, e podemos acessar a documentação de cada uma delas:

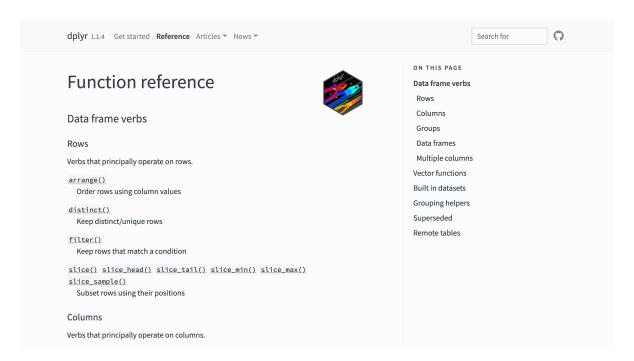


Figura 1.10: Captura de tela: Site do pacote dplyr - Reference

• Em *Articles* podemos acessar as *vignettes*:

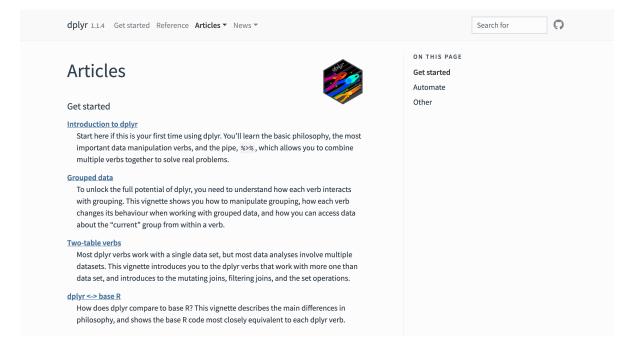


Figura 1.11: Captura de tela: Site do pacote dplyr - Vignettes

1.9.3 Cheatsheets

As *cheatsheets* (ou folhas de cola) são documentos resumidos com informações sobre funções e pacotes. Elas são úteis para consulta rápida.

A Posit (empresa que desenvolve o RStudio) disponibiliza *cheatsheets* para diversos pacotes e tópicos. Elas podem ser acessadas no site Posit Cheatsheets.

A lista a seguir apresenta algumas *cheatsheets* sobre temas que serão abordados ao longo do curso:

- RStudio IDE
- Importação de dados com o tidyverse
- Transformação de dados com dplyr
- Visualização de dados com ggplot2
- Arrumando dados com tidyr

1.10 Materiais complementares

- Materiais do curso Introdução à análise de dados no R:
 - Instalação
 - Conhecendo o R e o RStudio
- Livro R para Ciência de Dados 2ed:
 - Introdução > Pré-requisitos em diante
 - Fluxo de Trabalho: obtendo ajuda

2 Conceitos básicos do R

Existem muitos conceitos básicos que são fundamentais para quem está começando a programar em R.

Nesta aula, vamos abordar alguns conceitos considerados mais importantes para as próximas aulas.

2.1 Operações matemáticas

O R permite realizar operações matemáticas básicas, como soma, subtração, multiplicação, divisão, potenciação, entre outras.

```
1 + 1 # Soma
[1] 2
1 - 1 # Subtração
[1] 0
2 * 3 # Multiplicação
[1] 6
10 / 2 # Divisão
[1] 5
2 ^ 3 # Potenciação
[1] 8
```

A ordem matemática das operações também vale no R. Por exemplo, a expressão $2\,+\,3\,*\,4$ será calculada como 2 + (3 * 4):

2 + 3 * 4

[1] 14

2.2 Objetos

No R, um objeto é uma estrutura de dados que armazena valores: podemos armazenar um valor único, um conjunto de valores, uma base de dados, entre outros.

É muito útil armazenar valores em objetos, pois podemos reutilizá-los em diferentes partes do código, sem precisar digitar o valor novamente.

2.2.1 Objetos existentes no R

Existem alguns objetos já criados no R, como por exemplo o objeto letters, que armazena as letras do alfabeto:

рi

[1] 3.141593

letters

```
[1] "a" "b" "c" "d" "e" "f" "g" "h" "i" "j" "k" "l" "m" "n" "o" "p" "q" "r" "s"
[20] "t" "u" "v" "w" "x" "v" "z"
```

Aviso

O R é case-sensitive, ou seja, ele diferencia letras maiúsculas de minúsculas. Portanto, nome é diferente de Nome.

Por exemplo, o objeto pi armazena o valor de (com um número limitado de casas decimais). O nome do objeto é escrito em minúsculas:

рi

[1] 3.141593

Se tentarmos acessar o objeto com o nome em maiúsculas, o ${\bf R}$ irá retornar um erro, pois esse objeto não existe:

Ρi

Error: object 'Pi' not found

2.2.2 Criando um objeto

Para criar um objeto, precisamos definir um nome, e atribuir um valor à este nome. Para isso, usamos o operador de atribuição: \leftarrow . Um atalho para esse operador é o $\texttt{Ctrl} + \neg$ no Windows, ou $\texttt{Option} + \neg$ no Mac .

No exemplo a seguir, criamos um objeto chamado nome_do_curso e atribuímos a ele o texto "Universidade Federal do ABC":

```
nome_do_curso <- "Universidade Federal do ABC"
```

Podemos acessar o valor armazenado em um objeto digitando o nome do objeto:

```
nome_do_curso
```

[1] "Universidade Federal do ABC"

O objeto apenas será alterado se utilizarmos o operador de atribuição novamente. Por exemplo, a função tolower() transforma todas as letras de um texto em minúsculas:

```
tolower(nome_do_curso)
```

[1] "universidade federal do abc"

Mas como não utilizamos a atribuição, o objeto nome_do_curso não foi alterado:

```
nome_do_curso
```

[1] "Universidade Federal do ABC"

Para alterar o objeto, precisamos atribuir o resultado da função tolower() ao objeto nome_do_curso:

```
nome_do_curso <- tolower(nome_do_curso)</pre>
```

Agora, o objeto nome_do_curso foi alterado:

```
nome_do_curso
```

[1] "universidade federal do abc"

Portanto, cuidado: ao criar um objeto com nome igual à outro objeto existente, o objeto anterior será substituído pelo novo objeto.

2.3 Tipos de objetos

Existem diferentes tipos de objetos no R, e cada tipo de objeto possui diferentes propriedades. Os principais tipos de objetos que utilizaremos ao longo do curso são: vetores e data frames.

2.3.1 Vetores

Vetores armazenam um conjunto de valores de uma dimensão. Eles podem ser criados com a função c(), que significa *combine* (combinar). Por exemplo, para criar um vetor com os números de 1 a 5:

```
vetor_de_numeros <- c(1, 2, 3, 4, 5)
```

Os vetores podem armazenar diferentes tipos de dados, como números, textos, fatores, entre outros. Porém cada vetor pode armazenar apenas um tipo de dado. Por exemplo, se tentarmos criar um vetor que armazena números e textos, o R irá converter todos os valores para texto. Essa propriedade é chamada de **coerção**.

```
vetor_misto <- c(1, 2, "três", 4, 5)
class(vetor_misto)</pre>
```

[1] "character"

```
vetor_misto
```

```
[1] "1" "2" "três" "4" "5"
```

No geral, podemos converter dados sem perder informação seguindo essa ordem: Lógico > Inteiro > Numérico > Texto.

2.3.2 Data.frames

Os data.frames são conjuntos de valores com duas dimensões: linhas e colunas. Porém, diferente do que vimos para as matrizes, os data.frames podem armazenar diferentes tipos de dados em cada coluna.

Esse é o principal tipo de objeto que utilizaremos nesse curso, pois ele é muito útil para armazenar dados tabulares.

Existem alguns data.frames já criados no R, como o airquality, que armazena dados sobre a qualidade do ar na cidade de Nova York, em 1973. Essas são as primeiras linhas do data.frame airquality:

head(airquality)

	Ozone	${\tt Solar.R}$	Wind	Temp	${\tt Month}$	Day
1	41	190	7.4	67	5	1
2	36	118	8.0	72	5	2
3	12	149	12.6	74	5	3
4	18	313	11.5	62	5	4
5	NA	NA	14.3	56	5	5
6	28	NA	14.9	66	5	6

Para criar um data frame, podemos usar a função data frame(). Entretanto, o mais comum é importar dados de arquivos, como CSV, Excel, ou de bancos de dados. Falaremos sobre como importar dados na próxima aula.

2.4 Materiais complementares

- Materiais do curso Introdução à análise de dados no R:
 - Diretório de trabalho e projetos
 - Linguagem R

3 Análise exploratória de dados - Parte 1

Nesta aula, vamos conhecer algumas funções do R e do pacote tidyverse que nos ajudam a fazer uma análise exploratória dos dados.

i Dados

Utilizaremos dados de saneamento por municipio do estado de São Paulo, disponibilizados pela CETESB¹, referente à 2022.

O arquivo csv pode ser baixado através deste link.

Esses dados foram originalmente disponibilizados em PDF, e foram extraídos e organizados por Beatriz Milz.

3.1 Criando um projeto

O RStudio possui uma funcionalidade chamada **projetos**. Quando criamos um projeto no RStudio, uma nova pasta é criada no computador, e o RStudio define essa pasta como o diretório de trabalho. Além disso, o RStudio também cria um arquivo com a extensão .Rproj dentro dessa pasta, que contém informações sobre o projeto.

É recomendado que sempre trabalhemos em projetos no RStudio, pois isso facilita a organização dos arquivos e a reprodução do código.

É recomendado também salvar os arquivos referentes ao projeto (como scripts, bases de dados, resultados, etc) dentro do projeto. Isso não significa que precisamos colocar todos os arquivos dentro da pasta principal do projeto: podemos criar sub-pastas para organizar os arquivos.

Para criar um projeto no RStudio, primeiro precisamos acessar o menu de criação de projetos (*New project Wizard*). Podemos fazer isso de três formas:

- No menu superior, clicando em File > New Project...
- Clicando no ícone de novo projeto na barra de ferramentas do RStudio:



 $^{^{1}\}mathrm{CETESB}$ - Companhia Ambiental do Estado de São Paulo.

• No canto superior esquerdo, clicando no botão referente à projetos, e depois em New Project...:

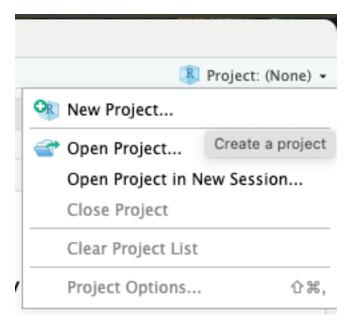


Figura 3.1: Captura de tela do RStudio: Menu de projetos

Depois, escolhemos o tipo de projeto que queremos criar. No geral, escolhemos a opção New Directory, para criar uma nova pasta no computador:

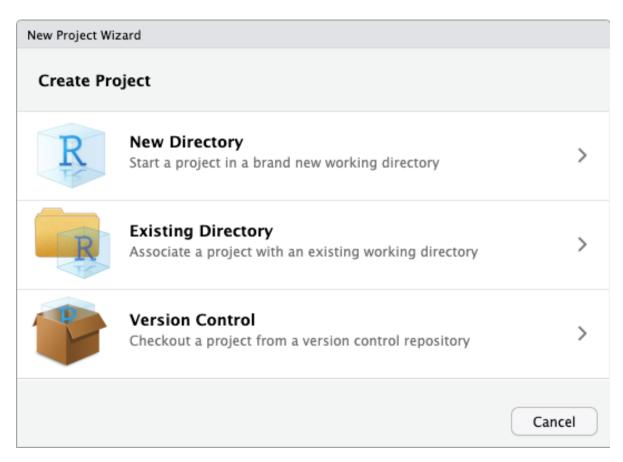


Figura 3.2: Captura de tela do RStudio: Criando um projeto

Depois, escolhemos o tipo de projeto que queremos criar. Cada tipo de projeto apresenta arquivos específicos de template. O RStudio apresenta algumas opções de projeto, porém é possível adicionar novos tipos de projeto instalandos pacotes específicos.

No geral, escolhemos a opção New Project, para criar um projeto simples:

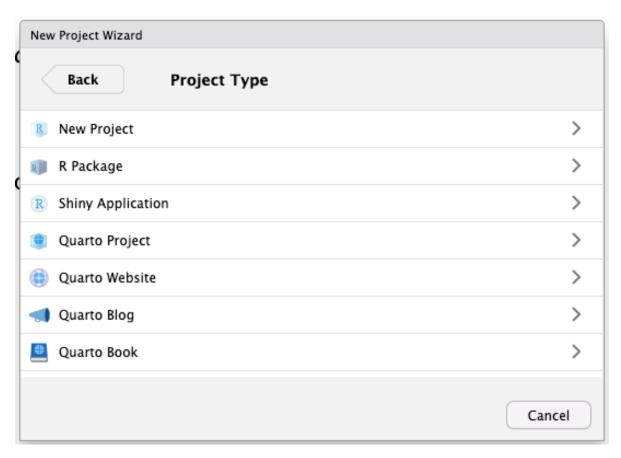


Figura 3.3: Captura de tela do RStudio: Escolhendo o tipo de projeto

Na tela seguinte, precisamos informar o nome do projeto (no campo *Directory name*) e o diretório onde ele será criado (no campo *Create project as subdirectory of*):

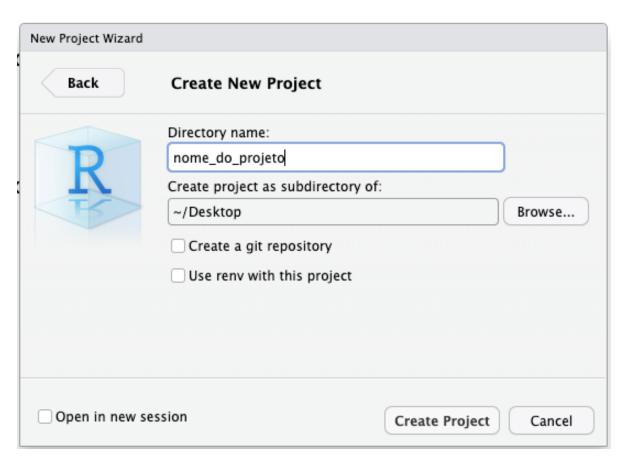


Figura 3.4: Captura de tela do RStudio: Nomeando o projeto

Após preencher as informações solicitadas, clicamos em Create Project. O RStudio criará o projeto e o abrirá:

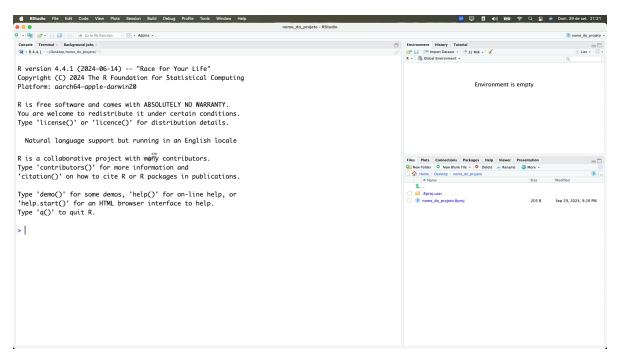


Figura 3.5: Captura de tela do RStudio: projeto criado



Note que o nome do projeto que criamos aparece no canto superior direito do RStudio.

3.2 Salvando os dados no projeto

Para facilitar o trabalho, vamos salvar os dados que utilizaremos nesta aula dentro do projeto que acabamos de criar.

Primeiro, vamos criar uma pasta chamada dados dentro do projeto:

```
dir.create("dados")
```

Depois, vamos baixar os dados da CETESB e salvar na pasta dados que acabamos de criar:

```
download.file(
  url = "https://raw.githubusercontent.com/beatrizmilz/cetesb_saneamento/refs/heads/main/date
  destfile = "dados/dados-cetesb-2022.csv"
)
```

Confira se o arquivo foi baixado corretamente, e se está na pasta dados do projeto.

3.3 Importando os dados

Para importar os dados que acabamos de baixar, vamos utilizar a função read_csv() do pacote readr, que faz parte do tidyverse.

Lembre-se de carregar o pacote tidyverse antes de utilizar a função read_csv():

```
library(tidyverse)
```

```
-- Attaching core tidyverse packages ----- tidyverse 2.0.0 --
                    v readr
       1.1.4
v dplyr
                                2.1.5
v forcats 1.0.0
                    v stringr
                                1.5.1
v ggplot2 3.5.2
                    v tibble
                                3.2.1
v lubridate 1.9.4
                    v tidyr
                                1.3.1
v purrr
           1.0.4
-- Conflicts ----- tidyverse_conflicts() --
x dplyr::filter() masks stats::filter()
x dplyr::lag()
                masks stats::lag()
i Use the conflicted package (<a href="http://conflicted.r-lib.org/">http://conflicted.r-lib.org/</a>) to force all conflicts to become
```

Agora, podemos importar os dados:

```
dados_cetesb <- read_csv("dados/dados-cetesb-2022.csv")</pre>
```

```
Rows: 645 Columns: 12
-- Column specification ------
Delimiter: ","
chr (2): uf, municipio
dbl (10): ano, ugrhi, codigo_ibge, populacao_urbana, atendimento_coleta_porc...

i Use `spec()` to retrieve the full column specification for this data.
i Specify the column types or set `show_col_types = FALSE` to quiet this message.
```

Vamos conferir se os dados foram importados corretamente, utilizando a função glimpse():

```
glimpse(dados_cetesb)
```

```
Rows: 645
Columns: 12
                                <dbl> 2022, 2022, 2022, 2022, 2022, 2022, 2022
$ ano
$ uf
                                <chr> "SP", "SP", "SP", "SP", "SP", "SP", "SP"~
                                <dbl> 1, 1, 1, 2, 2, 2, 2, 2, 2, 2, 2, 2, 2, 2, 2
$ ugrhi
                                <chr> "Campos do Jordão", "Santo Antônio do Pi~
$ municipio
$ codigo_ibge
                                <dbl> 3509700, 3548203, 3548609, 3502507, 3503~
                                <dbl> 52384, 4067, 5251, 35684, 1844, 2619, 88~
$ populacao_urbana
$ atendimento_coleta_porc
                                <dbl> 52.6, 46.7, 98.0, 70.0, 95.6, 100.0, 88.~
$ atendimento_tratamento_porc
                                <dbl> 100.0, 100.0, 100.0, 0.0, 95.6, 0.0, 100~
                                <dbl> 93.0, 80.0, 91.3, 0.0, 99.0, 0.0, 75.0, ~
$ eficiencia
                                <dbl> 2829, 220, 284, 1927, 100, 141, 476, 442~
$ carga_poluidora_potencial
$ carga_poluidora_remancescente <dbl> 1445, 138, 30, 1927, 9, 141, 161, 1858, ~
                                <dbl> 5.97, 4.63, 9.97, 1.55, 9.86, 1.50, 7.61~
$ ictem
```

A função View() também pode ser utilizada para visualizar os dados em uma tabela interativa:

```
View(dados_cetesb)
```

3.4 Conhecendo a base de dados

Para conhecer melhor a base de dados, podemos utilizar algumas funções para explorar as colunas e os tipos de dados.

A função colnames () nos mostra os nomes das colunas:

```
colnames(dados_cetesb)
```

```
[1] "ano" "uf"
[3] "ugrhi" "municipio"
[5] "codigo_ibge" "populacao_urbana"
[7] "atendimento_coleta_porc" "atendimento_tratamento_porc"
[9] "eficiencia" "carga_poluidora_potencial"
[11] "carga_poluidora_remancescente" "ictem"
```

A função head() nos mostra as primeiras linhas da base de dados, e a função tail() nos mostra as últimas linhas:

head(dados_cetesb)

```
# A tibble: 6 x 12
    ano uf
              ugrhi municipio
                                             codigo_ibge populacao_urbana
  <dbl> <chr> <dbl> <chr>
                                                   <dbl>
                                                                     <dbl>
1 2022 SP
                  1 Campos do Jordão
                                                 3509700
                                                                     52384
2
  2022 SP
                  1 Santo Antônio do Pinhal
                                                 3548203
                                                                      4067
  2022 SP
                  1 São Bento do Sapucaí
                                                                      5251
3
                                                 3548609
  2022 SP
                  2 Aparecida
                                                 3502507
                                                                     35684
  2022 SP
                  2 Arapeí
                                                 3503158
                                                                      1844
  2022 SP
                  2 Areias
                                                 3503505
                                                                      2619
# i 6 more variables: atendimento_coleta_porc <dbl>,
    atendimento_tratamento_porc <dbl>, eficiencia <dbl>,
#
    carga_poluidora_potencial <dbl>, carga_poluidora_remancescente <dbl>,
    ictem <dbl>
```

tail(dados_cetesb)

#	A tibl	ole: 6	x 12					
	ano	uf	ugrhi	municipio	<pre>codigo_ibge popul</pre>	.acao_urbana		
	<dbl></dbl>	<chr></chr>	<dbl></dbl>	<chr></chr>	<dbl></dbl>	<dbl></dbl>		
1	2022	SP	22	Rosana	3544251	12828		
2	2022	SP	22	Sandovalina	3545506	3074		
3	2022	SP	22	Santo Anastácio	3547700	19434		
4	2022	SP	22	Taciba	3552908	5410		
5	2022	SP	22	Tarabai	3553906	7035		
6	2022	SP	22	Teodoro Sampaio	3554300	18996		
#	i 6 m	ore va	riables	s: atendimento_co	oleta_porc <dbl>,</dbl>			
#	atendimento_tratamento_porc <dbl>, eficiencia <dbl>,</dbl></dbl>							
#	carga_poluidora_potencial <dbl>, carga_poluidora_remancescente <dbl>,</dbl></dbl>							
#	icte	em <db]< td=""><td>1></td><td></td><td></td><td></td></db]<>	1>					

A função summary() nos mostra um resumo de estatísticas descritivas para todas as colunas. Mas cuidado: nem todos os resultados fazem sentido (exemplo: a coluna codigo_ibge é um identificador, e não devemos calcular estatísticas descritivas para ela).

summary(dados_cetesb)

ano uf ugrhi municipio Min. :2022 Length:645 Min. : 1.00 Length:645

```
1st Qu.:2022
                                    1st Qu.: 7.00
                Class : character
                                                      Class : character
Median:2022
                Mode
                      :character
                                    Median :13.00
                                                      Mode
                                                            :character
       :2022
Mean
                                    Mean
                                            :12.38
                                    3rd Qu.:17.00
3rd Qu.:2022
Max.
       :2022
                                    Max.
                                            :22.00
 codigo_ibge
                   populacao urbana
                                        atendimento_coleta_porc
Min.
       :3500105
                   Min.
                                 653
                                        Min.
                                               : 12.80
                                4498
1st Qu.:3514601
                   1st Qu.:
                                        1st Qu.: 88.30
Median :3528700
                   Median:
                               11524
                                        Median: 98.70
       :3528698
                               69406
                                        Mean
                                               : 91.06
Mean
                   Mean
                   3rd Qu.:
3rd Qu.:3543204
                               39045
                                        3rd Qu.:100.00
       :3557303
Max.
                   Max.
                           :12284940
                                        Max.
                                               :100.00
atendimento_tratamento_porc
                                eficiencia
                                               carga_poluidora_potencial
                                      : 0.00
Min.
       : 0.00
                              Min.
                                               Min.
                                                            35
1st Qu.:100.00
                              1st Qu.:74.97
                                               1st Qu.:
                                                           243
Median :100.00
                              Median :83.45
                                                           622
                                               Median:
Mean
       : 89.73
                              Mean
                                      :77.04
                                               Mean
                                                          3748
3rd Qu.:100.00
                              3rd Qu.:88.80
                                                          2108
                                               3rd Qu.:
Max.
       :100.00
                              Max.
                                      :99.10
                                               Max.
                                                       :663387
NA's
       :5
                              NA's
                                      :5
carga_poluidora_remancescente
                                    ictem
                                Min.
                                        : 0.75
Min.
              1.0
1st Qu.:
             49.0
                                1st Qu.: 6.78
Median :
            156.0
                                Median: 8.21
                                        : 7.76
Mean
          1409.2
                                Mean
                                3rd Qu.: 9.94
3rd Qu.:
            617.8
Max.
       :231038.0
                                Max.
                                        :10.00
NA's
       :5
```

3.5 Calculando estatísticas descritivas

Como vimos acima, a função summary() nos dá um resumo de estatísticas descritivas para todas as colunas. Porém, podemos querer calcular estatísticas descritivas apenas para algum subconjunto dos dados.

Imagine que queremos calcular algumas estatísticas descritivas considerando cada UGRHI (Unidade de Gerenciamento de Recursos Hídricos) separadamente. Podemos fazer isso utilizando as funções group_by() e summarise().

```
dados cetesb |>
  # agrupar os dados pela coluna ugrhi
  group_by(ugrhi) |>
  # calcular estatísticas descritivas para cada grupo
  summarise(
    quantidade_municipios = n(),
    soma_populacao_urbana = sum(populacao_urbana),
    media_atendimento_coleta_porc = mean(atendimento_coleta_porc, na.rm = TRUE),
   mediana_atendimento_coleta_porc = median(atendimento_coleta_porc, na.rm = TRUE),
    desvio_padrao_atendimento_coleta_porc = sd(atendimento_coleta_porc, na.rm = TRUE)
# A tibble: 22 x 6
  ugrhi quantidade_municipios soma_populacao_urbana media_atendimento_coleta_~1
                                                <dbl>
   <dbl>
                         <int>
                                                                             <dbl>
1
       1
                             3
                                                61702
                                                                              65.8
2
       2
                            34
                                              2124413
                                                                              84.2
3
       3
                             4
                                                                              49.6
                                               337159
4
       4
                            23
                                              1215586
                                                                              97.2
5
       5
                            57
                                              5737151
                                                                              87.0
6
                                                                              72.4
      6
                            34
                                             21626154
7
      7
                             9
                                              1893370
                                                                              72.9
8
                            22
                                               707923
                                                                              98.1
       8
9
       9
                            38
                                              1542781
                                                                              97.0
10
                                                                              79.8
                            33
      10
                                              1937230
# i 12 more rows
# i abbreviated name: 1: media_atendimento_coleta_porc
# i 2 more variables: mediana_atendimento_coleta_porc <dbl>,
```

3.6 Visualizando os dados

desvio_padrao_atendimento_coleta_porc <dbl>

Para visualizar os dados, podemos utilizar a função ggplot() do pacote ggplot2, que também faz parte do tidyverse.

Para quem está começando, recomendo utilizar o pacote esquisse, que facilita a criação de gráficos com o ggplot2.

```
install.packages("esquisse")
install.packages("plotly")
```

Depois de instalar o pacote, podemos carregá-lo e utilizar a função esquisser() para criar gráficos interativos:

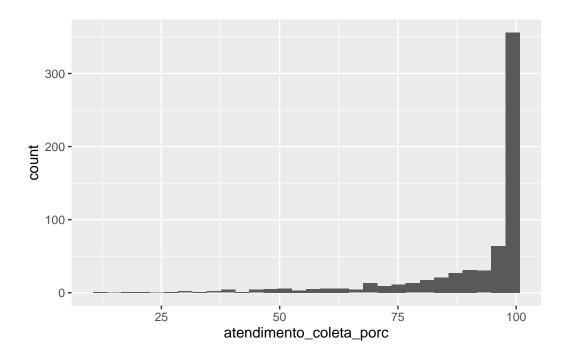
```
library(esquisse)
esquisser(dados_cetesb)
```

O esquisse oferece uma interface amigável para criar gráficos com o ggplot2, permitindo que você arraste e solte variáveis, escolha tipos de gráficos e customize os elementos do gráfico. Ao usar o esquisse, você pode gerar o código correspondente ao gráfico que está criando, e depois copiá-lo para o seu script R.

Para criar um histograma simples, por exemplo, podemos usar o seguinte código:

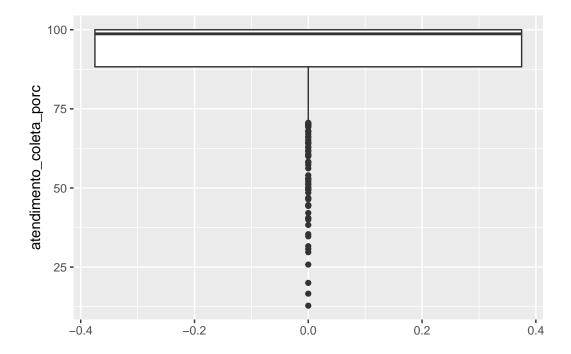
```
# inicia o gráfico com os dados `dados_cetesb`
ggplot(dados_cetesb) +
  # define a variável que será plotada no eixo x
aes(x = atendimento_coleta_porc) +
  # adiciona a geometria de histograma
geom_histogram()
```

`stat_bin()` using `bins = 30`. Pick better value with `binwidth`.



Podemos criar também um boxplot com um código semelhante:

```
# inicia o gráfico com os dados `dados_cetesb`
ggplot(dados_cetesb) +
  # define a variável que será plotada no eixo y
aes(y = atendimento_coleta_porc) +
  # adiciona a geometria de histograma
geom_boxplot()
```



Nota

Nesta aula, o objetivo foi apresentar algumas funções básicas que veremos outras vezes ao longo do curso. Não se preocupe se não entendeu tudo agora, pois iremos aprofundar esses conceitos em aulas futuras.

Se você quiser praticar mais, recomendo que explore os materiais complementares.

3.7 Materiais complementares

- Materiais do curso Introdução à análise de dados no R:
 - Diretório de trabalho e projetos
 - Importando dados
 - Conhecendo a base de dados

4 Erros e warnings frequentes

A lista a seguir apresenta alguns erros e warnings mais comuns.

4.1 Instalação

4.1.1 RTools

Para pessoas que utilizam o sistema operacional Windows, a aviso (warning) abaixo pode aparecer em alguns contextos:

WARNING: Rtools is required to build R packages but is not currently installed. Please download and install the appropriate version of Rtools before proceeding:

```
https://cran.rstudio.com/bin/windows/Rtools/
Instalando pacote em 'C:/Users/.../AppData/Local/R/win-library/4.4'
(como 'lib' não foi especificado)
```

Para que esse aviso não apareça mais, você pode instalar o Rtools no seu computador. O RTools é um software (**não** é um pacote do R), portanto você precisa fazer o download da versão compatível com a versão do R que você está utilizando, e instalar no seu computador.

Para fazer o download, acesse o link https://cran.rstudio.com/bin/windows/Rtools/, e escolha a versão do RTools compatível com a versão do R que você está utilizando:

RTools: Toolchains for building R and R packages from source on Windows

Choose your version of Rtools:

RTools 4.4	for R versions from 4.4.0 (R-release and R-devel)
RTools 4.3	for R versions 4.3.x (R-oldrelease)
RTools 4.2	for R versions 4.2.x
RTools 4.0	for R from version 4.0.0 to 4.1.3
old versions of	for R versions prior to 4.0.0
<u>RTools</u>	Tot it versions prior to 4.0.0

Figura 4.1: Captura de tela: página de download do RTools

Para consultar a versão do R que você está utilizando, você pode rodar o seguinte comando no console do R:

```
R.version.string
```

```
[1] "R version 4.5.0 (2025-04-11)"
```

4.2 Conceitos básicos

4.2.1 Instalando pacotes

O erro a seguir ocorre quando o usuário tenta instalar um pacote sem aspas. O correto é colocar o nome do pacote entre aspas.

```
# O código abaixo gerará um erro:
install.packages(janitor)
```

```
Error in eval(call, envir = parent.frame()): object 'janitor' not found
```

A função deve receber o nome do pacote entre aspas, pois é um texto:

```
# O código abaixo funcionará:
install.packages("janitor")
```

4.2.2 Pacote não encontrado

O erro a seguir ocorre quando tentamos carregar um pacote que não foi instalado anteriormente. Para resolver, precisamos instalar o pacote.

```
# O código abaixo gerará um erro:
library(quarto)
```

Para que consiga acessar, é necessário instalar o pacote, e depois carregá-lo:

```
install.packages("quarto")
library(quarto)
```

4.2.3 Objeto não encontrado

O erro a seguir ocorre quando tentamos acessar um objeto que não consta no painel *Environment*. Existe alguns motivos para isso acontecer:

- O objeto não foi criado (provavelmente precisa executar o código que cria o objeto);
- O objeto existe no painel *Environment*, mas estamos tentando acessá-lo com o nome incorreto.

No exemplo a seguir, o código gerará um erro pois o objeto que estamos tentando acessar ainda não foi criado:

```
# O código abaixo gerará um erro:
length(estados_sudeste)
```

Error: object 'estados_sudeste' not found

Após criar o objeto, conseguimos utilizá-lo:

```
estados_sudeste <- c("SP", "RJ", "MG", "ES")
length(estados_sudeste)</pre>
```

[1] 4

4.2.4 Função não encontrada

O erro could not find function ocorre quando tentamos acessar uma função que não está sendo encontrada. Isso pode acontecer por alguns motivos:

- A função faz parte de um pacote que não foi carregado (precisamos carregar o pacote antes);
- A função foi escrita de forma incorreta (por exemplo, com letras maiúsculas ou minúsculas incorretas).

4.2.4.1 Pacote não carregado

No exemplo a seguir, queremos limpar o nome das colunas do data frame iris:

```
head(iris)
```

	Sepal.Length	Sepal.Width	Petal.Length	Petal.Width	Species
	5.1	3.5	1.4	0.2	setosa
:	2 4.9	3.0	1.4	0.2	setosa
;	3 4.7	3.2	1.3	0.2	setosa
4	4.6	3.1	1.5	0.2	setosa
į	5.0	3.6	1.4	0.2	setosa
(5.4	3.9	1.7	0.4	setosa

O código a seguir gerará um erro pois a função clean_names() faz parte do pacote janitor, mas o pacote não foi carregado:

```
clean_names(iris)
```

Error in clean_names(iris): could not find function "clean_names"

Para corrigir, precisamos carregar o pacote janitor:

```
library(janitor)
iris_nome_limpo <- clean_names(iris)
head(iris_nome_limpo)</pre>
```

	sepal_length	${\tt sepal_width}$	${\tt petal_length}$	<pre>petal_width</pre>	species
1	5.1	3.5	1.4	0.2	setosa
2	4.9	3.0	1.4	0.2	setosa
3	4.7	3.2	1.3	0.2	setosa
4	4.6	3.1	1.5	0.2	setosa
5	5.0	3.6	1.4	0.2	setosa
6	5.4	3.9	1.7	0.4	setosa

4.2.4.2 Erro de digitação

No exemplo a seguir, o código gerará um erro pois a função length() está escrito de forma incorreta:

```
# O código abaixo gerará um erro:
lenght(letters)
```

Error in lenght(letters): could not find function "lenght"

Para corrigir, precisamos escrever a função corretamente:

```
length(letters)
```

[1] 26