Introdução Programação em R com GitHub, ChatGPT e Claude

Vinícius Silva Junqueira

2025-10-07

Sumário

1	Dia	2 — Lógica, Funções e Introdução ao Tidyverse	1
	1.1	1. Operadores e Condicionais (30 min)	1
	1.2	2. Loops, Vetorização e Funções (25 min)	2
	1.3	3. Introdução ao Tidyverse (45 min)	3
	1.4	4. Datas com lubridate (10 min)	4
	1.5	5. Exercícios Práticos (20–25 min)	5
	1.6	6. Boas Práticas e Debugging (20 min)	6
	1.7	7. Commit do Dia	6
	1.8	8. Referências rápidas	6

1 Dia 2 — Lógica, Funções e Introdução ao Tidyverse

Objetivos do dia

- Dominar operadores lógicos/relacionais e condicionais (if, ifelse, case_when).
- Entender loops vs. vetorização e criar funções próprias.
- Aplicar um pipeline básico com dplyr e introduzir datas com lubridate.
- Registrar o aprendizado com um commit no seu fork no GitHub.

Tempo previsto 19h00–22h00 (intervalo 20h30–20h50)

1.1 1. Operadores e Condicionais (30 min)

1.1.1 1.1 Operadores lógicos e relacionais

```
# Lógicos: & | ! xor()
TRUE & FALSE
TRUE | FALSE
!TRUE
xor(TRUE, FALSE)
```

```
# Relacionais: == != > < >= <=
3 == 3
5 != 2
5 > 2; 1 < 0
2 >= 2; 3 <= 10

# %in% (teste de pertinência)
2 %in% c(1, 2, 3)
"Adelie" %in% c("Chinstrap", "Gentoo")</pre>
```

1.1.2 1.2 Condicionais: if, else, ifelse, case_when

```
# if/else (escala escalar)
x <- 18
if (x >= 18) {
  status <- "maior_de_idade"</pre>
} else {
  status <- "menor_de_idade"
}
status
# ifelse() (vetorizado)
notas \leftarrow c(5.9, 7.5, 9.2, 6.0)
resultado <- ifelse(notas >= 7, "Aprovado", "Recuperação")
resultado
# case_when() (multiplas regras)
# require(dplyr)
# dplyr::case_when avalia em ordem
library(dplyr)
faixa <- case_when(</pre>
  notas >= 9
                        ~ "Excelente",
  notas \geq 7 & notas \leq 9 ~ "Bom",
  notas >= 5 & notas < 7 ~ "Regular",
  TRUE
                         ~ "Insuficiente"
)
faixa
```

Dica didática: usar ifelse quando quiser vetorizar; case_when quando houver várias regras.

1.2 2. Loops, Vetorização e Funções (25 min)

1.2.1 2.1 Loops vs. operações vetorizadas

```
valores <- 1:5

# Loop for (didático)
soma <- 0
for (v in valores) {
   soma <- soma + v
}
soma

# Vetorizado (mais idiomático em R)
sum(valores)</pre>
```

1.2.2 2.2 Sua primeira função: IMC

```
# Fórmula: IMC = peso(kg) / altura(m)^2
imc <- function(peso, altura) {</pre>
  if (any(altura <= 0)) stop("Altura deve ser > 0")
  peso / (altura ^ 2)
}
imc(c(70, 80), c(1.70, 1.80))
# Classificando IMC usando case_when()
classificar_imc <- function(imc) {</pre>
  dplyr::case_when(
    imc < 18.5
                          ~ "Abaixo do peso",
    imc >= 18.5 \& imc < 25 ~ "Normal",
    imc >= 30
                           ~ "Obesidade"
  )
}
val \leftarrow imc(80, 1.75)
classificar_imc(val)
```

Boas práticas: funções nomeiam intenções, validam entradas e retornam um resultado claro.

1.3 3. Introdução ao Tidyverse (45 min)

Vamos aplicar dplyr no dataset palmerpenguins e criar um pequeno pipeline.

```
library(dplyr)
library(palmerpenguins)

# Remover linhas com NAs nas colunas essenciais
peng <- penguins |>
```

```
filter(!is.na(species),
         !is.na(bill_length_mm),
         !is.na(bill_depth_mm),
         !is.na(flipper_length_mm),
         !is.na(body_mass_g))
# Selecionar só o que precisamos
peng_sel <- peng |>
  select(species, island, bill_length_mm, bill_depth_mm, flipper_length_mm, body_mass_g)
# Criar nova variável (razão do bico) e reordenar
peng_feat <- peng_sel |>
  mutate(raz_bico = bill_length_mm / bill_depth_mm) |>
  arrange(species, desc(raz_bico))
# Resumo por espécie
resumo <- peng_feat |>
  group_by(species) |>
  summarize(
   n = n(),
   media_flipper = mean(flipper_length_mm),
    sd_flipper = sd(flipper_length_mm),
   media_massa = mean(body_mass_g)
  )
resumo
```

1.3.1 3.1 Pipe: %>% vs. |>

```
# Ambos funcionam; escolha um padrão para a turma.
# Exemplo com |> (pipe nativo do R >= 4.1):
penguins |>
  tidyr::drop_na(bill_length_mm) |>
  dplyr::summarize(media = mean(bill_length_mm))
```

1.4 4. Datas com lubridate (10 min)

Datas aparecem em **quase todos** os projetos. Vamos ilustrar rapidamente.

```
library(lubridate)

# Criação e parsing
ymd("2025-11-18")
dmy("18/11/2025")
mdy("11-18-2025")

# Componentes
```

```
hoje <- today()
ano(hoje); mes(hoje); wday(hoje, label = TRUE, abbr = FALSE)

# Operações simples
hoje + days(14)
interval(ymd("2025-11-01"), ymd("2025-11-18"))</pre>
```

Integrando no pipeline: quando houver colunas de data, transforme-as e derive mês/ano para agregações.

1.5 5. Exercícios Práticos (20–25 min)

Dataset: palmerpenguins::penguins

1.5.1 Exercício 1 — Condicionais

- 1. Crie um vetor de 8 notas qualquer.
- 2. Classifique com ifelse como Aprovado/Recuperação (corte em 7).
- 3. Depois, crie uma classificação mais rica usando case_when com 4 faixas.

```
# Seu código aqui
```

1.5.2 Exercício 2 — Funções

- 1. Escreva uma função zscore(x) que centraliza e escala (média 0, desvio 1).
- 2. Aplique em bill_length_mm removendo NAs antes.
- 3. Faça um segundo argumento opcional na_rm = TRUE dentro da função.

```
# Seu código aqui
```

1.5.3 Exercício 3 — Pipeline dplyr

- 1. Crie peng3 filtrando linhas completas nas 4 medidas principais.
- 2. Calcule, por espécie, média e desvio da nadadeira (flipper_length_mm).
- 3. Ordene do maior para o menor e mostre as 5 primeiras linhas.

```
# Seu código aqui
```

1.5.4 Exercício 4 — Datas com lubridate

1. Crie um vetor com 5 datas em formato "dd/mm/aaaa".

- 2. Converta com dmy() e extraia month() (com rótulo).
- 3. Some 30 dias à primeira data e compute o intervalo até a última.

```
# Seu código aqui
```

1.6 6. Boas Práticas e Debugging (20 min)

- Use nomes descritivos em snake_case.
- Comente o **porquê** (não só o que) no código.
- Valide entradas em funções (stop() para erros previsíveis).
- Leia mensagens de erro de baixo para cima (stack trace).
- Mantenha scripts curtos e reutilizáveis.

1.6.1 Ferramentas úteis

```
# message(), warning(), stop() para sinalizar eventos
# browser() para inspecionar dentro de uma função (quando eval=TRUE)
# traceback() após um erro
```

IA como apoio (responsável): use ChatGPT/Claude para explicar erros e sugerir melhorias, mas sempre entenda e teste o código.

1.7 7. Commit do Dia

- 1. Salve como scripts/02_logica_funcoes.R ou materiais/dia2_logica_funcoes.Rmd (este arquivo).
- 2. No Terminal do RStudio:

```
git add scripts/02_logica_funcoes.R
git commit -m "Dia 2: lógica, funções e tidyverse (com lubridate)"
git push origin main
```

Lembre-se: você está trabalhando **no SEU fork**. O repositório original permanece protegido.

1.8 8. Referências rápidas

- dplyr cheatsheet: https://posit.co/resources/cheatsheets/
- R for Data Science (2e): https://r4ds.hadley.nz/
- Happy Git with R: https://happygitwithr.com/
- palmerpenguins: https://allisonhorst.github.io/palmerpenguins/