

# Dia 1

## Fundamentos e Ambiente de Trabalho

Vinícius Silva Junqueira

2025-10-08

## Sumário

<b>1</b>	<b>Abertura</b>	<b>1</b>
1.1	1. Apresentação do Curso ( 15 min)	1
1.2	2. Por Que R, GitHub e IA? ( 15 min)	2
1.3	3. Ambientação e Setup ( 40 min)	3
1.4	4. Fundamentos de R ( 50 min)	6
1.5	5. Exploração inicial de dados ( 40 min)	8
1.6	6. Exercícios guiados ( 20 min)	10
1.7	7. Primeiro commit ( 5 min)	10
1.8	8. Checklist de encerramento	11
1.9	9. Referências rápidas	11

## 1 Abertura

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

---

### 1.1 1. Apresentação do Curso ( 15 min)

#### 1.1.1 1.1 Bem-vindos!

Olá! Seja muito bem-vindo ao **Curso Intensivo de R com GitHub e IA**. Esta jornada de 16 horas foi cuidadosamente estruturada para transformar você de iniciante a alguém capaz de realizar análises de dados completas usando ferramentas modernas e profissionais.

#### 1.1.2 1.2 Objetivos Gerais do Curso

Ao final deste curso, você será capaz de:

- Programar em R com confiança, desde operações básicas até análises complexas
- Manipular e transformar dados usando o ecossistema tidyverse
- Criar visualizações profissionais e informativas com ggplot2
- Versionar seu código com Git e colaborar via GitHub
- Usar inteligência artificial (ChatGPT e Claude) para acelerar seu aprendizado e resolver problemas

### 1.1.3 1.3 Metodologia

Nossa abordagem é **100% prática e hands-on**:

- **Teoria mínima necessária** seguida de prática imediata
- **Datasets reais** desde o primeiro dia
- **Commits diários** no seu fork do repositório
- **IA como assistente** para explicação, depuração e geração de código
- **Multiplataforma**: todo conteúdo funciona em Windows, macOS e Linux

### 1.1.4 1.4 Estrutura dos 4 Dias

- **Dia 1 (hoje)**: Fundamentos de R + Ambiente reproduzível (RStudio, Git, GitHub, fork)
- **Dia 2**: Lógica de programação, condicionais, funções e tidyverse básico
- **Dia 3**: Transformações com tidyr/dplyr, leitura/escrita de dados e visualização com ggplot2
- **Dia 4**: Integração prática do ChatGPT e Claude dentro do RStudio

### 1.1.5 1.5 Materiais e Suporte

- **Repositório GitHub**: <https://github.com/viniciusjunqueira/curso-r-github-ia>
  - **Datasets**: incluídos no repositório + pacote palmerpenguins
  - **Contato**: junqueiravinicius@hotmail.com
- 

## 1.2 2. Por Que R, GitHub e IA? ( 15 min)

### 1.2.1 2.1 Por Que R?

**R é uma linguagem poderosa e gratuita**, criada especificamente para análise de dados e estatística. Algumas razões para aprender R:

**Ecosistema rico** - Mais de 20.000 pacotes disponíveis para praticamente qualquer análise - tidyverse: conjunto integrado de ferramentas modernas para ciência de dados - ggplot2: sistema de visualização elegante e profissional

**Reprodutibilidade** - Tudo que você faz fica documentado em código - Fácil repetir análises com novos dados - R Markdown permite combinar código, resultados e narrativa

**Comunidade ativa** - Grande comunidade brasileira e internacional - Milhares de tutoriais, cursos e fóruns de ajuda - TidyTuesday: prática semanal com dados reais

**Demanda no mercado** - Usado em empresas, universidades e governos - Essencial para ciência de dados, bioinformática, economia, ciências sociais - Combina bem com Python em pipelines modernos de dados

### 1.2.2 2.2 Por Que GitHub?

**GitHub não é apenas para programadores!** É uma plataforma essencial para:

**Controle de versão** - Histórico completo de todas as mudanças no seu código - Possibilidade de voltar a versões anteriores - Nunca mais perder trabalho por acidente

**Colaboração** - Trabalhe em equipe sem conflitos - Contribua para projetos open-source - Receba feedback e sugestões

**Portfólio profissional** - Mostre seus projetos para empregadores - Demonstre evolução e consistência - Compartilhe conhecimento com a comunidade

**Integração moderna** - Funciona perfeitamente com RStudio - Base para deployment de aplicações - Padrão da indústria para ciência de dados

### 1.2.3 2.3 Por Que IA (ChatGPT e Claude)?

A inteligência artificial revolucionou o aprendizado de programação. **Não é trapaça, é trabalhar de forma inteligente!**

**Acelera o aprendizado** - Explicações personalizadas para seu nível - Respostas imediatas para dúvidas específicas - Exemplos sob medida para seu contexto

**Assistência na depuração** - Interpretação de mensagens de erro - Sugestões de correção - Identificação de problemas de lógica

**Aumenta produtividade** - Geração de código boilerplate - Refatoração e otimização - Criação de documentação

**Ferramentas do curso** - **ChatGPT (OpenAI)**: excelente para explicações didáticas e geração rápida de código - **Claude (Anthropic)**: ótimo para análises mais profundas e revisão de código complexo

**Importante:** IA é uma ferramenta, não uma substituição do aprendizado. Use-a para entender conceitos, não apenas copiar código!

---

## 1.3 3. Ambientação e Setup ( 40 min)

### Objetivos desta seção

- Verificar instalações (R, RStudio, Git)
- Configurar Git e autenticar no GitHub
- Entender e aplicar o **workflow com fork**
- Preparar ambiente reproduzível com projetos `.Rproj` e `here()`

#### 1.3.1 3.1 Verificações rápidas

```
R.version.string           # Versão do R
# RStudio.Version()$version # Versão do RStudio
# system("git --version")   # Confirma Git disponível
```

#### 1.3.2 3.2 Configurar Git (uma vez só)

No **Terminal do RStudio** (funciona em Windows/macOS/Linux):

```
git config --global user.name "Seu Nome"
git config --global user.email "seu@email.com"
```

```
# Verificar  
git config --global --list
```

### 1.3.3 3.3 Autenticar no GitHub (PAT recomendado)

#### O que é um PAT?

Um Personal Access Token (PAT) é como uma “senha especial” que permite ao RStudio se comunicar com o GitHub de forma segura. O GitHub não aceita mais senhas normais para operações via linha de comando, então o PAT é obrigatório.

#### Passo a passo para criar e configurar o PAT:

```
# install.packages("usethis")  
# install.packages("gitcreds")
```

#### 1.3.3.1 3.3.1 Instalar pacotes necessários

```
# usethis::create_github_token()
```

**1.3.3.2 3.3.2 Criar o token no GitHub** Este comando abrirá seu navegador automaticamente na página de criação de tokens do GitHub. Você verá uma página pré-configurada com as permissões necessárias.

#### No navegador:

1. **Faça login no GitHub** (se ainda não estiver logado)
2. **Note (New personal access token - classic):**
  - O campo “Note” já virá preenchido com algo como “DESCRIBE THE TOKEN’S USE CASE”
  - Renomeie para algo descritivo como: **RStudio-Curso-R-2024**
3. **Expiration:** escolha a duração do token
  - Para o curso: **90 days** é suficiente
  - Para uso contínuo: **No expiration** (menos seguro, mas mais prático)
4. **Permissões (Scopes):** o **usethis** já marca as principais
  - **repo** (controle total de repositórios privados)
  - **workflow** (atualizar workflows do GitHub Actions)
  - **gist** (criar gists)
  - **user** (atualizar dados do usuário)
  - **Não altere nada**, as permissões pré-selecionadas são ideais
5. **Clique em “Generate token”** no final da página
6. **ATENÇÃO:** copie o token que aparece (começa com **ghp\_...**)
  - **VOCÊ SÓ VERÁ ESTE TOKEN UMA VEZ!**
  - Cole em um lugar seguro temporariamente (bloco de notas)

```
# gitcreds::gitcreds_set()
```

**1.3.3.3 3.3.3 Salvar o token no RStudio** Quando executar este comando, você verá algo assim no Console:

? Enter password or token:

**Cole o token** que você copiou do GitHub e pressione **Enter**.

Você verá uma mensagem de confirmação:

```
-> Adding new credentials...
-> Removing credentials from cache...
-> Done.
```

```
# usethis::git_sitrep()
```

**1.3.3.4 3.3.4 Verificar se funcionou** Este comando mostra o status da sua configuração Git/GitHub. Procure por:

```
GitHub user: 'seu-usuario'
Token: '<discovered>'
```

Se você ver isso, está tudo configurado!

**Alternativas ao PAT:** - **GitHub Desktop** (aplicativo com interface gráfica - mais simples para iniciantes) - **SSH** (método avançado, requer configuração de chaves públicas/privadas)

---

## 1.3.4 3.4 Workflow com Fork (obrigatório para a turma)

Original (instrutor) → FORK (sua conta) → CLONE (seu PC) → PUSH (para seu fork)

1. Abra: <https://github.com/viniciusjunqueira/curso-r-github-ia>

2. Clique **Fork** → escolha **sua conta** → *Create fork*.

3. Clone **SEU fork**:

```
git clone https://github.com/SEU-USUARIO/curso-r-github-ia.git
cd curso-r-github-ia
```

4. Abra o projeto `.Rproj` no RStudio.

5. **Cheque o remote:**

```
git remote -v
# Deve mostrar seu usuário em origin
```

**Por que fork?** Você controla seu repositório, faz commits/push à vontade e não altera o repo do instrutor.

### 1.3.5 3.5 Estrutura de projeto e portabilidade

```
curso-r-github-ia/
  curso-r-github-ia.Rproj
  data/
    raw/
    processed/
  scripts/
  output/
    figures/
    tables/
  docs/

# Caminhos: sempre prefira here::here()
# install.packages("here")
# library(here)
# caminho <- here("data", "raw", "dados.csv")
# caminho
```

**UTF-8:** salve arquivos com File → Save with Encoding → UTF-8 (evita problemas de acentuação em todos os SOs).

## 1.4 4. Fundamentos de R ( 50 min)

### 1.4.1 4.1 Objetos básicos e operações

#### O que são objetos em R?

Em R, tudo é um objeto! Quando você cria uma variável, você está criando um objeto que armazena informação na memória. Os tipos básicos mais importantes são:

- **Numérico (numeric):** números decimais como 3.14, 10.5, -2.7
- **Inteiro (integer):** números inteiros como 1L, 100L (o L indica inteiro)
- **Lógico (logical):** valores verdadeiro/falso - TRUE ou FALSE
- **Caractere (character):** texto entre aspas como "Olá", "R", "2024"

Você cria objetos usando o operador de atribuição <- (preferido) ou =.

```
# Números, lógicos, strings
x_num <- 3.14; x_log <- TRUE; x_chr <- "Olá, R!"
class(x_num); typeof(x_num)
class(x_log); typeof(x_log)
class(x_chr); typeof(x_chr)

# Aritmética
10 + 2; 10 - 2; 10 * 2; 10 / 3; 2 ^ 3

# Especiais
Inf; -Inf; NaN; NA
```

### 1.4.2 4.2 Vetores e indexação

#### O que são vetores?

Vetores são a estrutura de dados mais fundamental do R. Um vetor é uma **coleção de elementos do mesmo tipo** (todos números, ou todos textos, ou todos lógicos). Você pode pensar em um vetor como uma linha de dados em uma planilha.

**Características importantes:** - Criados com a função `c()` (de “combine” ou “concatenar”) - Todos os elementos devem ser do mesmo tipo - R é **1-indexed** (o primeiro elemento está na posição 1, não 0) - Operações são **vetorizadas** (aplicadas a todos elementos automaticamente)

**Indexação** é o processo de acessar elementos específicos de um vetor usando colchetes `[]`.

```
v <- c(10, 20, 30, 40, 50)
length(v); mean(v); sum(v)

v[1]; v[2:4]; v[-1]
sel <- v > 25; sel; v[sel]

names(v) <- letters[1:5]
v["c"]
```

### 1.4.3 4.3 Listas e data.frames

#### Listas: estruturas flexíveis

Uma **lista** é uma estrutura que pode conter elementos de **diferentes tipos** - ao contrário dos vetores. Listas são extremamente versáteis e podem armazenar números, textos, vetores, outras listas e até data.frames!

**Uso típico de listas:** - Armazenar resultados complexos de análises - Combinar diferentes tipos de informação - Retornar múltiplos valores de uma função

#### Data.frames: a estrutura tabular

Um **data.frame** é a estrutura mais importante para análise de dados em R. É similar a uma planilha do Excel ou uma tabela de banco de dados: tem linhas (observações) e colunas (variáveis).

**Características do data.frame:** - Cada coluna pode ser de um tipo diferente (uma coluna numérica, outra texto) - Cada coluna é um vetor e deve ter o mesmo comprimento - É como uma lista especial onde todos os elementos têm o mesmo tamanho - Ideal para dados tabulares (como datasets de pesquisa)

```
# Lista: tipos mistos
lst <- list(id = 1, nome = "Ana", aprovado = TRUE)
lst$nome

# Data frame
alunos <- data.frame(
  id = 1:4,
  nome = c("Ana", "Bruno", "Caio", "Dani"),
  nota = c(8.5, 7.2, 9.1, 6.8),
```

```

ativo = c(TRUE, TRUE, FALSE, TRUE),
stringsAsFactors = FALSE
)
str(alunos); nrow(alunos); ncol(alunos); names(alunos)
head(alunos, 2); tail(alunos, 2)

# Acesso e novas colunas
alunos$nome
alunos$aprov <- ifelse(alunos$nota >= 7, "Aprovado", "Recuperação")

```

#### 1.4.4 4.4 Fatores

##### O que são fatores?

**Fatores** são a forma do R representar **variáveis categóricas** (também chamadas de qualitativas). São usados para dados que podem assumir um número limitado de valores distintos, chamados de “níveis” (levels).

**Quando usar fatores:** - Variáveis categóricas: sexo (M/F), região (Norte/Sul/Leste/Oeste), tratamento (Controle/Teste) - Variáveis ordinais: nível de escolaridade, grau de satisfação (Baixo/Médio/Alto) - Respostas de questionários com opções fixas

**Vantagens dos fatores:** - Economizam memória (armazenam códigos internos, não strings repetidas) - Permitem ordenação lógica (ex: Baixo < Médio < Alto) - Facilitam análises estatísticas e gráficos - Controlam quais valores são válidos

**Tipos de fatores:** - **Nominais** (sem ordem): cores, categorias - **Ordinais** (com ordem): níveis de satisfação, graus acadêmicos

```

sexo <- factor(c("F", "M", "M", "F"), levels = c("F", "M"))
levels(sexo)

conceito <- factor(c("B", "A", "C", "A"), levels = c("C", "B", "A"), ordered = TRUE)
summary(conceito)

```

## 1.5 5. Exploração inicial de dados ( 40 min)

Vamos usar um dataset real (`palmerpenguins`) para praticar **inspeção e resumo** com diferentes funções, incluindo `dplyr::glimpse()`.

```

install.packages("palmerpenguins")
library(palmerpenguins)
library(dplyr)

# Visão geral do dataset
str(penguins)           # estrutura detalhada
dplyr::glimpse(penguins) # visão compacta e moderna (tidyverse style)

# Informações básicas

```



```

names(penguins)      # nomes das colunas
nrow(penguins)       # número de linhas
ncol(penguins)       # número de colunas
dim(penguins)        # dimensões (linhas x colunas)

# Primeiras e últimas observações
head(penguins)       # 6 primeiras linhas
tail(penguins, 3)    # 3 últimas linhas

# Resumo estatístico
summary(penguins)    # resumo de cada coluna
colSums(is.na(penguins)) # contagem de NAs por coluna

# Selecionar colunas principais (R base)
peng_min <- penguins[, c("species", "bill_length_mm", "bill_depth_mm",
                        "flipper_length_mm", "body_mass_g")]
head(peng_min)

# Criar nova variável: razão do bico
penguins$raz_bico <- with(penguins, bill_length_mm / bill_depth_mm)
head(penguins$raz_bico)

# Estatísticas descritivas
mean(penguins$flipper_length_mm, na.rm = TRUE)
sd(penguins$body_mass_g, na.rm = TRUE)
range(penguins$bill_length_mm, na.rm = TRUE)

# Estatísticas por grupo
tapply(penguins$flipper_length_mm, penguins$species, mean, na.rm = TRUE)
tapply(penguins$body_mass_g, penguins$species, median, na.rm = TRUE)

# Tabelas de frequência
table(penguins$species)
# table(penguins$species, penguins$island)

```

### 1.5.1 5.1 Comparando str() vs glimpse()

Ambas mostram a estrutura dos dados, mas com estilos diferentes:

```

# str(): estilo tradicional do R, mais verboso
str(penguins)

# glimpse(): estilo tidyverse, mais compacto e legível
dplyr::glimpse(penguins)

```

**Vantagens do glimpse():** - Mostra tipo de cada coluna de forma clara - Apresenta primeiros valores de forma compacta - Melhor para datasets com muitas colunas - Estilo moderno e consistente com tidyverse

**Dica:** quando houver NAs, sempre use `na.rm = TRUE` nas funções de resumo estatístico.

---

## 1.6 6. Exercícios guiados ( 20 min)

### 1.6.1 Exercício 1 — Vetores

1. Crie um vetor numérico com 8 valores quaisquer.
2. Calcule média, mediana e desvio-padrão.
3. Filtre apenas os valores **acima da média**.

*# Seu código aqui*

### 1.6.2 Exercício 2 — Data frame

1. Crie um `data.frame` com colunas: `id`, `nome`, `nota`, `ativo`.
2. Crie uma nova coluna `situacao` usando `ifelse(nota >= 7, "Aprovado", "Recuperação")`.
3. Mostre apenas as colunas `nome` e `situacao` das 2 primeiras linhas.

*# Seu código aqui*

### 1.6.3 Exercício 3 — Exploração palmerpenguins

1. Use `glimpse()` para ter uma visão geral dos dados.
2. Conte quantos NAs existem em cada coluna.
3. Crie uma nova coluna `massa_kg` convertendo `body_mass_g` para quilogramas.
4. Calcule a **média de flipper\_length\_mm por espécie** usando `tapply()`.

*# Seu código aqui*

---

## 1.7 7. Primeiro commit ( 5 min)

No Terminal do RStudio:

```
git add scripts/01_fundamentos.R
git commit -m "Dia 1: fundamentos de R e setup"
git push origin main
```

Confirme no seu repositório **forkado** no GitHub se o commit apareceu.

---

## 1.8 8. Checklist de encerramento

- ☐ R, RStudio e Git instalados e funcionando.
  - ☐ Git configurado com `user.name` e `user.email`.
  - ☐ **Fork criado** no GitHub e **clone realizado do SEU fork**.
  - ☐ Projeto `.Rproj` aberto; função `here()` testada.
  - ☐ Entendeu a diferença entre `str()` e `glimpse()`.
  - ☐ Script `01_fundamentos.R` criado e salvo em UTF-8.
  - ☐ Commit e push realizados com sucesso para **SEU fork**.
- 

## 1.9 9. Referências rápidas

- **R for Data Science (2e)**: <https://r4ds.hadley.nz/>
  - **Happy Git with R**: <https://happygitwithr.com/>
  - **Cheatsheets Posit**: <https://posit.co/resources/cheatsheets/>
  - **palmerpenguins**: <https://allisonhorst.github.io/palmerpenguins/>
  - **dplyr documentation**: <https://dplyr.tidyverse.org/>
- 

Nos vemos no Dia 2 para explorarmos lógica de programação e tidyverse!