# Introdução ao ggplot2

Isadora Real

2025-07-13



## Introdução

O ggplot2 é um pacote de código aberto para a visualização gráfica de dados para a linguagem de programação R. Foi criada por Hadley Wickham em 2005 (Wickham 2016), sendo uma implementação do livro Grammar Graphics de Leland Wilkison também lançado em 2005 (Wilkinson 2011).

Ele aborda que visualização gráfica dos dados pode ser divida em componentes semânticos, como escalas e camadas.



# R

## Por que usar o ggplot2?

- 1. Alta costumização gráfica.
- 2. Alta diversidade de modelos de gráficos.
- Integração com outros pacotes do tidyverse, como por exemplo dplyr (Wickham et al. 2023), forcats (Wickham 2023) e o plotly(Sievert 2020).
- Criação de gráficos a partir de camadas, podendo sobrepor diferentes gráficos.



## Como instalar o ggplot2?

```
#instalando pacote ggplot2
install.packages("ggplot2")

#instalando dplyr, forcats e patchwork
install.packages("dplyr")
install.packages("forcats")
install.packages("patchwork")
```

## Para usar o ggplot2 em seus scripts tem que carrega-lo

```
#Carregando o pacote ggplot2
library(ggplot2)
```

```
#Carregando dplyr, forcats e patchwork
library(dplyr)
library(forcats)
library(patchwork)
```



#### Banco de dados iris

Para essa oficina será utilizado bancos de dados iris.

**iris** - é referente tamanho de pételas e sepalas de 3 espécies do gênero *Iris* do trabalho de Fisher em 1936 (*Iris setosa,Iris versicolor* e *Iris virginica*)

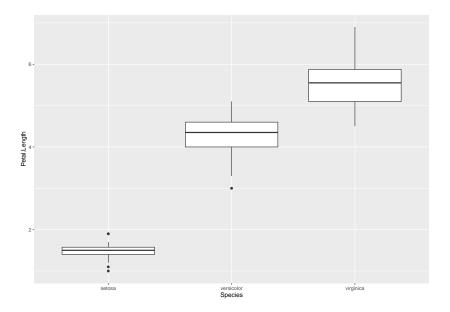
#### data(iris)

Sepal.Length	${\sf Sepal.Width}$	Petal.Length	Petal.Width	Species
5.1	3.5	1.4	0.2	setosa
4.9	3.0	1.4	0.2	setosa
4.7	3.2	1.3	0.2	setosa
4.6	3.1	1.5	0.2	setosa



## **Box-plot**

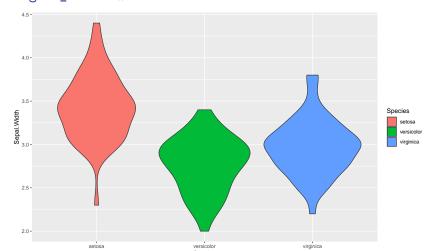
```
iris%>%ggplot(aes(x=Species, y=Petal.Length))+
  geom_boxplot()
```





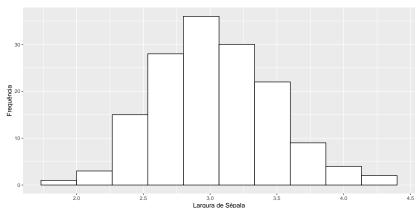
#### Gráfico violino

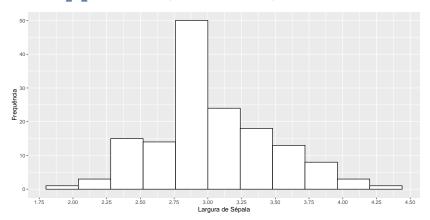
ggplot(iris, aes(x=Species,y=Sepal.Width, fill=Species))+
geom\_violin()





# Histograma

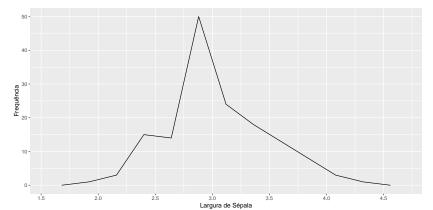


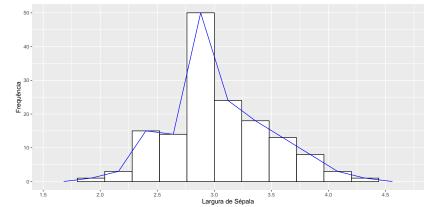


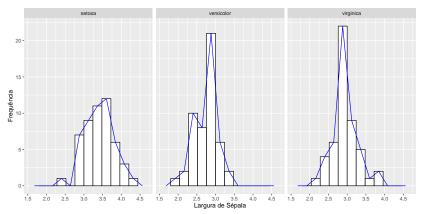


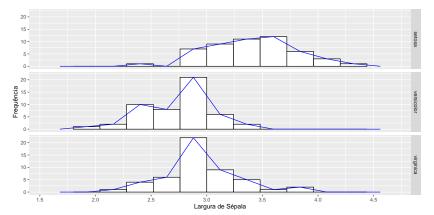
## Polígono

```
ggplot(iris,aes(x=Sepal.Width))+
  geom_freqpoly(bins=11, color="black")+
  labs(y="Frequência", x="Largura de Sépala")+
  scale_x_continuous(n.breaks = 11)
```





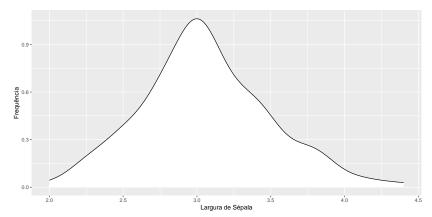






#### Gráfico de densidade

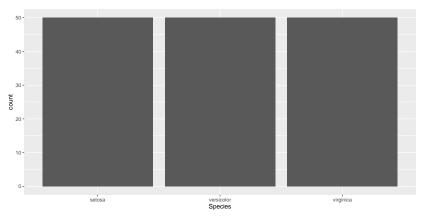
```
ggplot(iris,aes(x=Sepal.Width))+
  geom_density(color="black", fill="white")+
  labs(y="Frequência", x="Largura de Sépala")
```



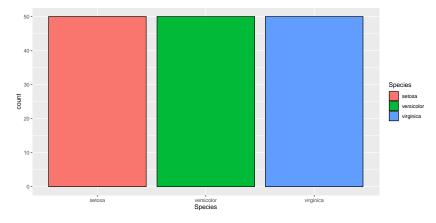


# Gráfico de barras de frequência

```
iris%>%ggplot(aes(x=Species))+
  geom_bar()
```



```
iris%>%group_by(Species)%>%
  summarise(count=n())%>%
  ggplot(aes(x=Species, fill=Species, y=count))+
  geom_col(color="black")
```





## Gráfico de pizza

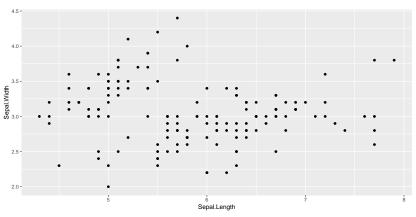
```
iris%>%group_by(Species)%>%
  summarise(count=n()/150*100)%>%
  ggplot(aes(x=" ", fill=Species, y=count))+
  geom_col(color="black")+
  coord_polar(theta="y")+
  theme_void()
                         Species
                             setosa
                             versicolor
                             virginica
```

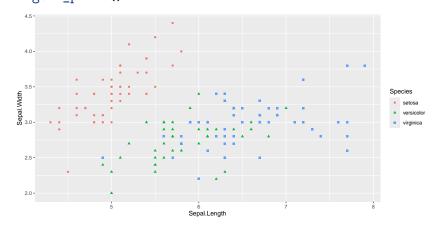
```
iris%>%group_by(Species)%>%
  summarise(count=round(n()/150*100, 2))\%
  ggplot(aes(x=" ", fill=Species, y=count))+
  geom_col(color="black")+
  coord_polar(theta="y")+
  geom_label(aes(label = count),
             position = position stack(vjust = 0.5),
             show.legend = FALSE)+
  theme void()
                         Species
   33.33
            33.33
                             setosa
                             versicolor
                             virginica
        33.33
```



### Gráfico de pontos

```
ggplot(iris,aes(x=Sepal.Length, y=Sepal.Width))+
  geom_point()
```





```
ggplot(iris,aes(x=Sepal.Length, y=Sepal.Width,
                     color=Species, shape=Species))+
  geom_point()+
  geom smooth(se=FALSE, method="lm")
 4.5 -
 4.0 -
 3.5 -
Sepal.Width
                                                                Species
 2.5 -
 2.0 -
                5
                             Sepal.Length
```

```
ggplot(iris,aes(x=Sepal.Length, y=Sepal.Width, color=Specie
                  shape=Species))+
  geom_point()+
  geom smooth(se=FALSE, method="lm")+
  coord_flip()
 7-
Sepal. Length
                                                         Species
```

3.5

4.0

2.5

3.0

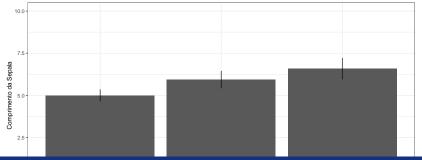
Sepal.Width



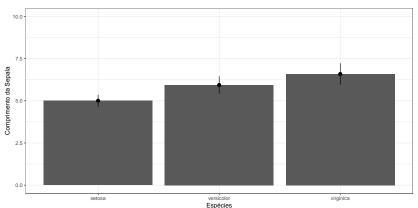
# Gráfico de barras (média e desvio)

```
iris%>%group_by(Species)%>%
  summarise(mean=mean(Sepal.Length),
            sd=sd(Sepal.Length),
            se=sd(Sepal.Length)/sqrt(length(Sepal.Length))
  ggplot(aes(x=Species, y=mean))+
  geom col()+
  geom errorbar(aes(ymin=mean-sd,ymax=mean+sd), width=0.5)
  labs(y="Comprimento da Sepala", x="Espécies")+
  theme bw()+
  scale y continuous(limits=c(0,10))
 7.5
da Sepala
```

```
iris%>%group_by(Species)%>%
  summarise (mean=mean (Sepal.Length),
            sd=sd(Sepal.Length),
            se=sd(Sepal.Length)/sqrt(length(Sepal.Length))
 ggplot(aes(x=Species, y=mean))+
  geom_col()+
  geom_linerange(aes(ymin=mean-sd,ymax=mean+sd))+
 labs(y="Comprimento da Sepala", x="Espécies")+
  theme bw()+
  scale_y_continuous(limits=c(0,10))
```



iris%>%group\_by(Species)%>%
 summarise(mean=mean(Sepal.Length), sd=sd(Sepal.Length),se



O exemplo abaixo é sem a coluna, apenas o geom\_linerange.

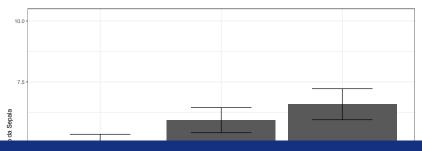


Alterando escalas, cores, fontes e temas



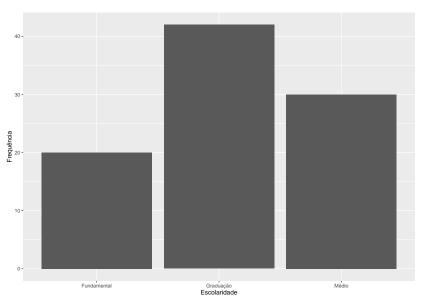
## Ajustando escalas no ggplot

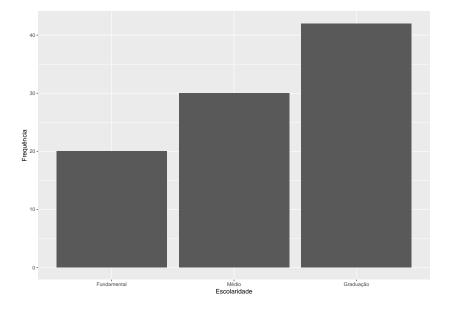
Retornamos com o gráfico de barra com a média e as barras de desvio. Para ajustar a escala de algum elemento gráfico no ggplot o comando inicia scale\_[parâmetro]\_[característica do parâmetro ou tipo de função aplicada](). No caso abaixo foi utilizado o scale\_y\_continuous(), já que ajustaremos a escala do eixo y, sendo ela uma variável contínua. Dentro da função colocaremos o seguinte agumento limits=c(0,10), onde zero é o limite inferior e o 10 o limite superior.





# Ordenando variáveis ordinais no ggplot

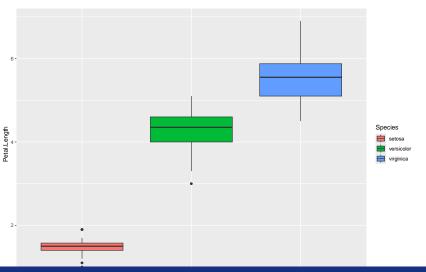




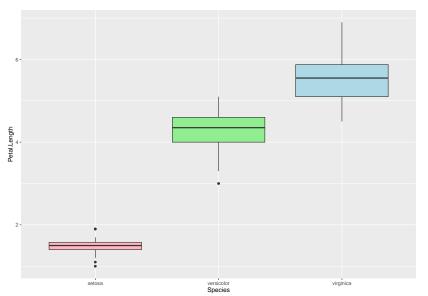


# Mudando cores de preenchimento no ggplot

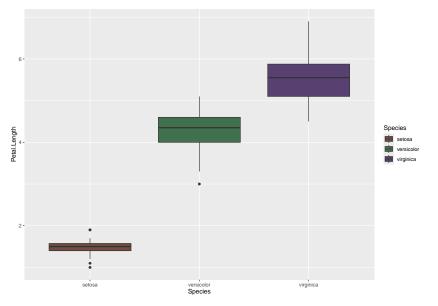
iris%>%ggplot(aes(x=Species, y=Petal.Length, fill=Species))



iris%>%ggplot(aes(x=Species, y=Petal.Length))+geom\_boxplot



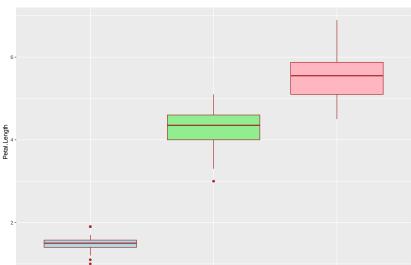
iris%>%ggplot(aes(x=Species, y=Petal.Length, fill=Species))





## Mudando cores de contorno no ggplot

iris%>%ggplot(aes(x=Species, y=Petal.Length, fill=Species))





## Alterando elementos textuais no ggplot

Os nomes dos eixos são alterados pela função labs, onde você indica qual elemento gráfico você quer renomear. Lembre-se: o nome que você quer renomear tem que estar entre aspas " ".

**y** para alterar o título do eixo y.

x para alterar o título do eixo x.

title para alterar o título ou acrescentar um título.

subtitle para alterar o subtítulo ou acrescentar um subtítulo.

fill para alterar o título da legenda referente ao fator colocado no fill.

**color** para alterar o título da legenda referente ao fator colocado no color.

**shape** para alterar o título da legenda referente ao fator colocado no shape.

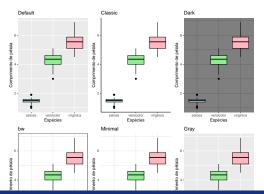
**size** para alterar o título da legenda referente ao fator colocado no size.



#### **Temas**

O ggplot2 por padrão dispõe de alguns temas para utilizar nos gráficos, adicionando theme\_, aparece as sujestões disponíveis do pacote. Através do comando theme(), pode-se editar o tema ou criar temas novos.

Abaixo está os temas disponíveis do pacote ggplot2.



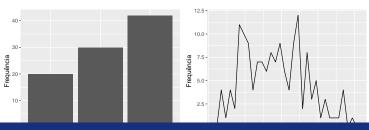
Unindo vários gráficos em uma imagem só



## Unindo vários gráficos em uma imagem só

Em na seção do histograma vimos a função facet\_grid ou facet\_wrap, para ter gráficos separados de acordo a uma característica do *data frame*. Porém como colocamos ggplots lado a lado de diferentes *data frame* para uma única imagem? Há algumas opções, aqui irei mostrar utilizando o pacote patchwork,

- Armazenar os ggplots em um objeto utilizando o comando <ou =, como mostra o exemplo abaixo
- 2. Escrever os nomes do objetos colocar + entre eles



## Extra



## Mapas

```
#instalando o pacote raster e sf
install.packages("raster")
install.packages("sf")

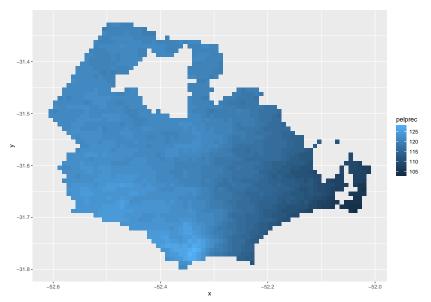
#carregando o pacote raster e sf
library(raster)
library(sf)
```

```
# Importando dados
prec<-raster("pelprec.tiff")</pre>
pel<-read sf("Pelotas/Pelotas.shp")</pre>
# Convertendo raster para data frame para o applot process
prec_df<-as.data.frame(prec, xy = TRUE, na.rm = TRUE)</pre>
head(prec df)
                     y pelprec
           X
14 -52.49583 -31.32917
                           120
15 -52.48750 -31.32917
                           121
                       121
16 -52.47917 -31.32917
                       120
17 -52.47083 -31.32917
18 -52.46250 -31.32917 120
```

120

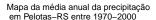
19 -52.45417 -31.32917

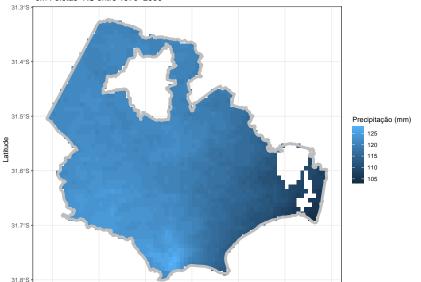
## ggplot(prec\_df,aes(x=x,y=y,fill=pelprec))+geom\_raster()



### # Cores padrão

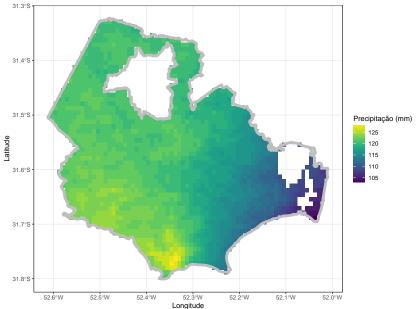
# ggplot()+geom\_raster(data=prec\_df,aes(x=x,y=y,fill=pelprec)





#intalando pacote viridis
install.packages("viridis")
#carregando pacote viridis
library(viridis)

# Mapa da média anual da precipitação em Pelotas-RS entre 1970-2000



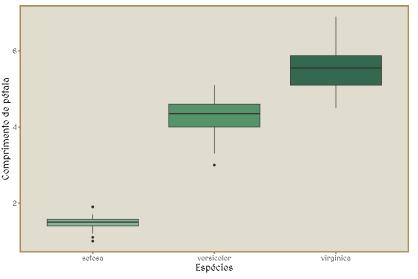


#### **Temas divertidos**

```
install.packages("remotes")
remotes::install_github("MatthewBJane/ThemePark")
library(ThemePark)
```

iris%>%ggplot(aes(x=Species, y=Petal.Length, fill=Species);

Tema Senhor dos Anéis



iris%>%ggplot(aes(x=Species, y=Petal.Length, fill=Species))



### Referências

- Sievert, Carson. 2020. *Interactive Web-Based Data Visualization with r, Plotly, and Shiny*. Chapman; Hall/CRC. https://plotly-r.com.
- Wickham, Hadley. 2016. *Ggplot2: Elegant Graphics for Data Analysis*. Springer-Verlag New York. https://ggplot2.tidyverse.org.
- ———. 2023. Forcats: Tools for Working with Categorical Variables (Factors). https://forcats.tidyverse.org/.
- Wickham, Hadley, Romain François, Lionel Henry, Kirill Müller, and Davis Vaughan. 2023. *Dplyr: A Grammar of Data Manipulation*. https://dplyr.tidyverse.org.
- Wilkinson, Leland. 2011. "The Grammar of Graphics." In Handbook of Computational Statistics: Concepts and Methods, 375–414. Springer.