

Jeidsan A. da C. Pereira

R para Data Science

Solução dos exercícios

To Shao Yong (邵雍),
for sharing a secret joy with simple words;

月到天心处，风来水面时。
一般清意味，料得少人知。

and

To Hongzhi Zhengjue (宏智禅师),
for sharing the peace of an ending life with simple words.

梦幻空华，六十七年；
白鸟淹没，秋水连天。

Conteúdo

Welcome	vii
Welcome	vii
0.1 Pendências	vii
Prefácio	ix
Prefácio	ix
I Explorar	I
1 Visualização de dados com ggplot2	3
1.1 Introdução	3
1.2 Primeiros passos	3
1.3 Mapeamentos estéticos	8
1.4 Problemas comuns	15
1.5 Facetas	15
1.6 Objetos geométricos	21
1.7 Transformações estatísticas	27
1.8 Ajustes de posição	33
1.9 Sistemas de coordenadas	33
1.10 A gramática em camadas de gráficos	34
2 Fluxo de trabalho: o básico	35
3 Transformação de dados com dplyr	37
4 Fluxo de trabalho: scripts	39
	iii

5	Análise exploratória de dados	41
6	Fluxo de trabalho: projetos	43
II	Wrangle	45
7	Tibbles com <code>tibble</code>	47
8	Importando dados com <code>readr</code>	49
9	Arrumando dados com <code>tidyr</code>	51
10	Dados relacionais com <code>dplyr</code>	53
11	Strings com <code>stringr</code>	55
12	Fatores com <code>forcats</code>	57
13	Datas e horas com <code>lubridate</code>	59
III	Programar	61
14	Pipes com <code>magrittr</code>	63
15	Funções	65
16	Vetores	67
17	Iteração com <code>purrr</code>	69
18	(PART) Modelar	71
19	O básico de modelos com <code>modelr</code>	73
20	Construção de modelos	75
21	Muitos modelos com <code>purrr</code> e <code>broom</code>	77
IV	Comunicar	79

<i>Contents</i>	v
22 R Markdown	81
23 Gráficos para comunicação com ggplot2	83
24 Formatos R Markdown	85
25 Fluxo de trabalho de R Markdown	87



Welcome

0.1 Pendências

- Exercício 1.7.4;
-



Prefácio

Esta página serviu para estudo e prática com o pacote R Bookdown e contém a solução encontrada por mim para os exercícios propostos no livro R para Data Science, de Hadley Wickham e Garret Golemund, publicado no Brasil em 2019 pela Alta Books Editora [Wickham and Golemund, 2019].

Por se tratar de um produto construído durante o processo de aprendizagem, o conteúdo pode conter erros, tanto no texto em si, como na lógica utilizada para solução dos exercícios.

Dúvidas ou sugestões de melhoria podem ser encaminhadas para o e-mail *jeidsan.pereira@gmail.com*¹.

¹<mailto:jeidsan.pereira@gmail.com>



Parte I

Explorar



1

Visualização de dados com ggplot2

Para a correta execução dos códigos desse capítulo, utilizaremos algumas configurações específicas.

Inicialmente, precisaremos carregar o pacote `nycflights13`, que contém os dados de todos os voos da cidade de Nova York em 2013.

```
library(nycflights13)
library(gridExtra)
```

```
##
## Attaching package: 'gridExtra'

## The following object is masked from 'package:dplyr':
##
##   combine
```

1.1 Introdução

Não temos exercícios nesta seção.

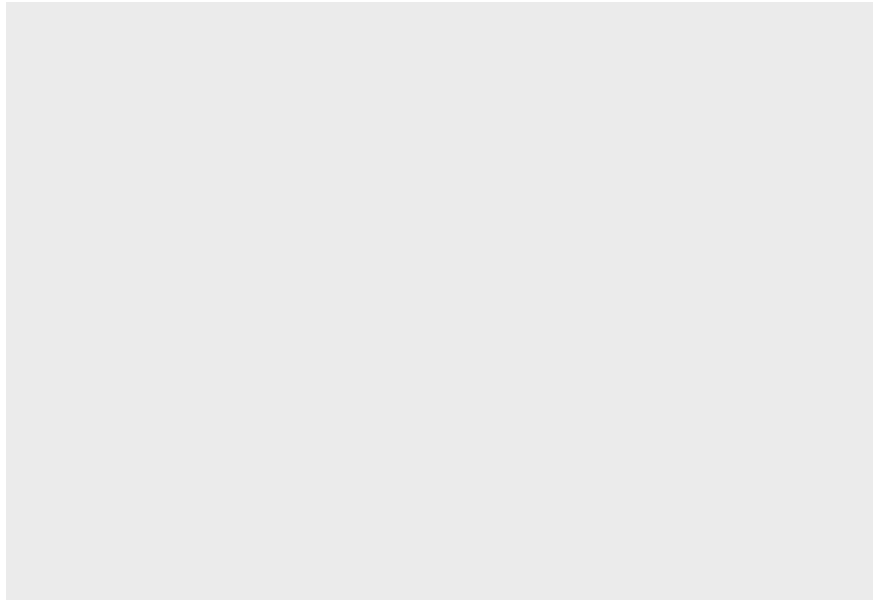
1.2 Primeiros passos

Exercício 1.2.1

Execute `ggplot(data=mpg); .` O que você vê?

Solução.

```
ggplot(data=mpg) +  
  tema
```



É exibido um quadro em branco. Este quadro contém o sistema de coordenadas sobre o qual serão desenhados os gráficos que pretendemos exibir.

Exercício 1.2.2

Quantas linhas existem em `mtcars`? Quantas colunas?

Solução.

```
dim(mtcars)
```

```
## [1] 32 11
```

R.: Existem 32 linhas e 11 colunas.

Exercício 1.2.3

O que a variável `drv` descreve?

Solução. Executamos o comando `?mpg` no console no R e a página de ajuda foi aberta. Nela encontramos o significado de cada variável do conjunto de dados.

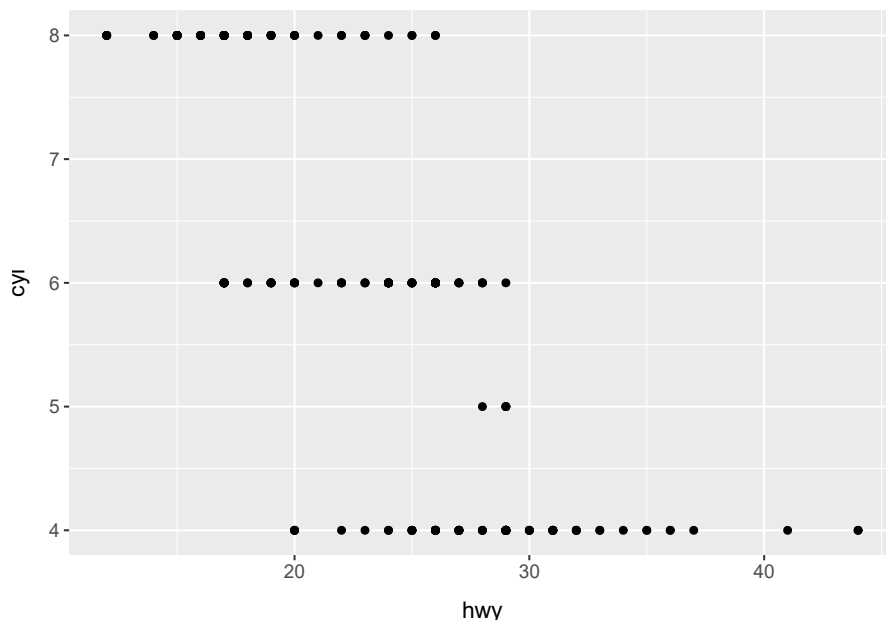
A variável descreve o tipo de tração dos carros analisados, onde `f` significa tração dianteira, `r` significa tração traseira e `4` significa tração nas quatro rodas.

Exercício 1.2.4

Faça um gráfico de dispersão de `hwy` versus `cyl`.

Solução.

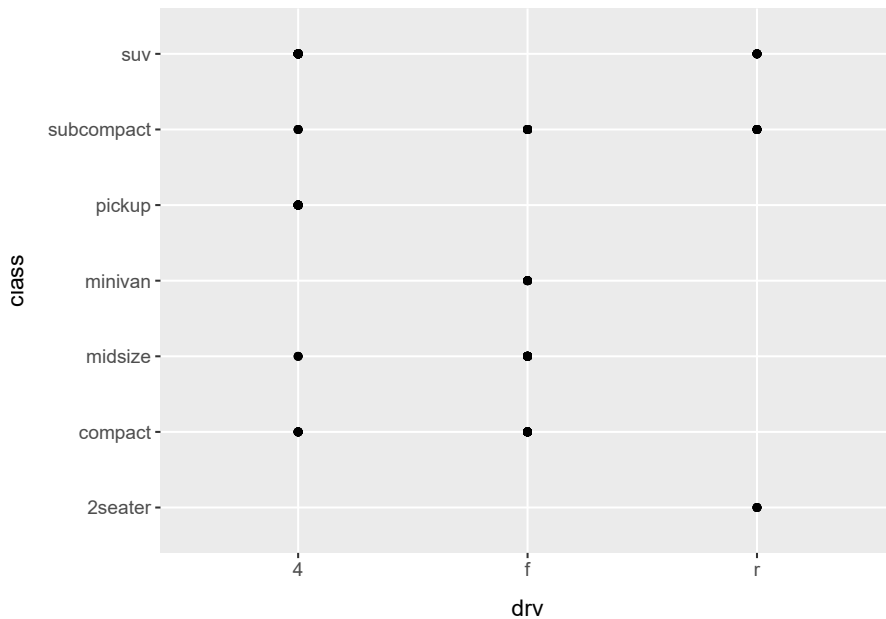
```
ggplot(data = mpg) +  
  geom_point(mapping = aes(x = hwy, y = cyl)) +  
  tema
```

**Exercício 1.2.5**

O que acontece se você fizer um gráfico de dispersão de `class` versus `drv`? Por que esse gráfico não é útil?

Solução.

```
ggplot(data = mpg) +  
  geom_point(mapping = aes(x = drv, y = class)) +  
  tema
```

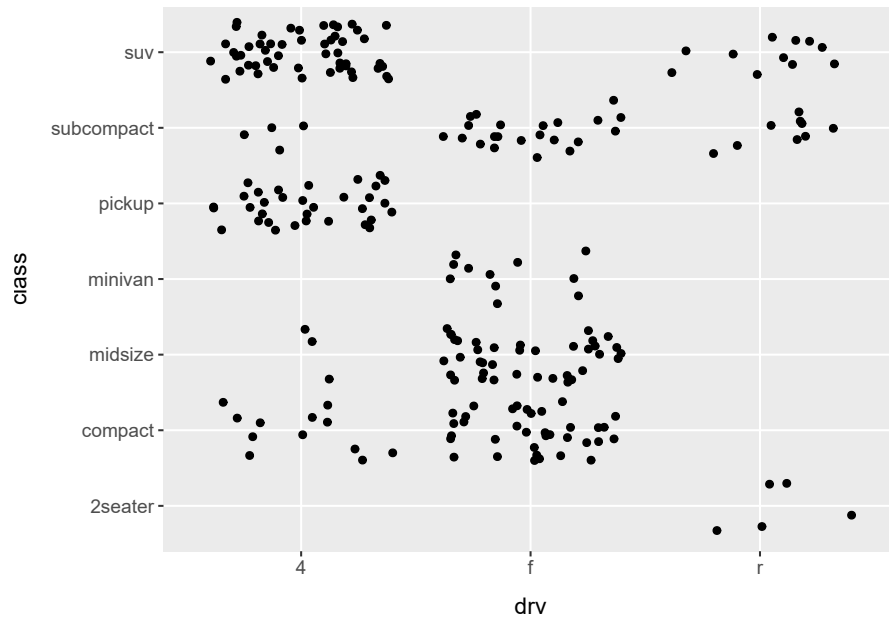


Apesar de serem exibidos dados no gráfico, nenhuma informação substancial é extraída, uma vez que o tipo de tração não está (a princípio) relacionado com a categoria do carro. Outro fator que torna o gráfico pouco informativo é que há, por exemplo, diversas SUVs com tração nas 4 rodas, contudo os valores ficam sobrepostos no gráfico, não dando dimensão do quanto de dados temos.

Abaixo seguem duas opções de como trazer mais informação ao gráfico:

- a primeira opção adiciona um ruído aos dados (`position = jitter` ou `geom_jitter()`) de modo que não haja sobreposição;

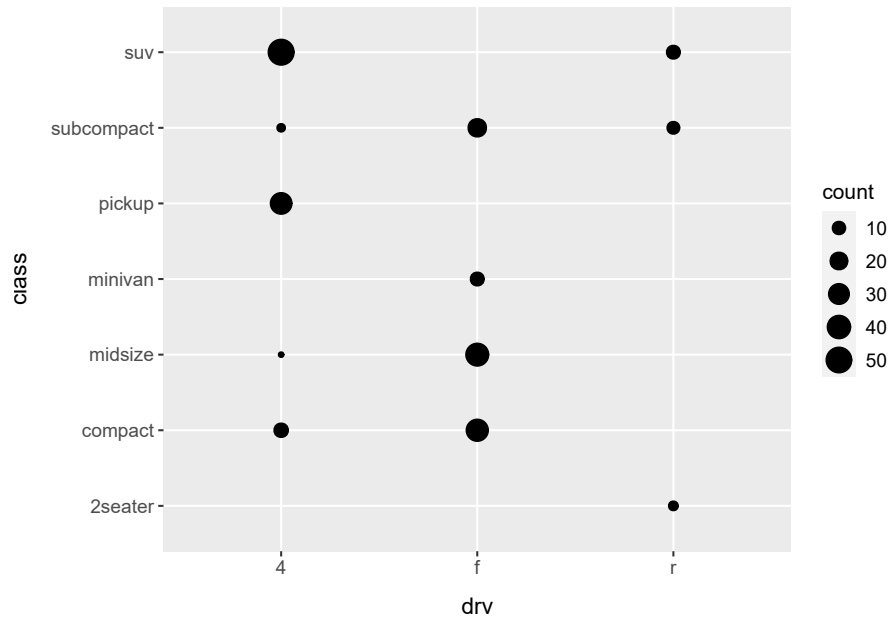
```
ggplot(data = mpg) +  
  geom_point(mapping = aes(x = drv, y = class), position = "jitter") +  
  tema
```

- a segunda opção, bem mais avançada, adiciona uma estética de `size` considerando a quantidade de registros.

```
mpg %>%  
  group_by(class, drv) %>%  
  summarize(count = n()) %>%  
  ggplot(mapping = aes(x = drv, y = class, size = count)) +  
    geom_point() +  
    tema
```

```
## `summarize()` has grouped output by 'class'. You can override using the  
## `.groups` argument.
```

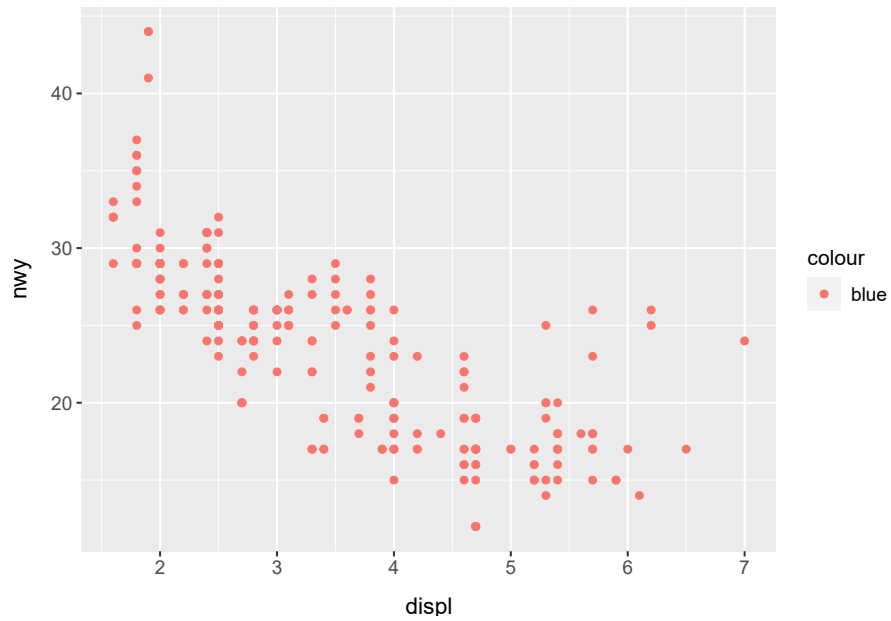


1.3 Mapeamentos estéticos

Exercício 1.3.1

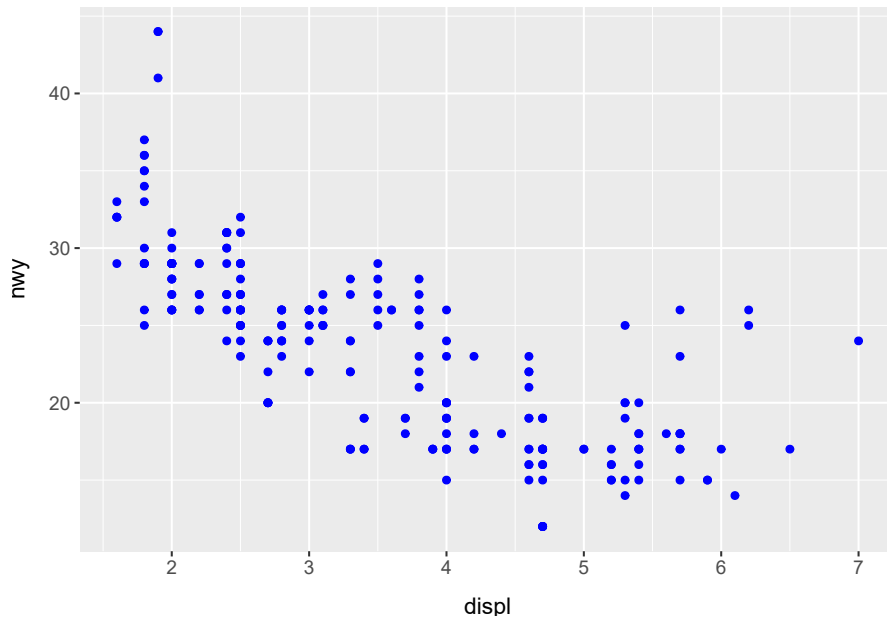
O que há de errado com este código? Por que os pontos não estão azuis?

```
ggplot(data = mpg) +  
  geom_point(mapping = aes(x = displ, y = hwy, color = "blue")) +  
  tema
```



Solução. Ao invés de atribuir uma cor aos elementos de `geom_point`, o atributo `color` foi passado como uma estética. O gráfico deveria ser construído da seguinte maneira:

```
ggplot(data = mpg) +  
  geom_point(mapping = aes(x = displ, y = hwy), color = "blue") +  
  tema
```



Exercício 1.3.2

Quais variáveis em `mpg` são categóricas? Quais variáveis são contínuas? Como você pode ver essa informação quando executa `mpg`?

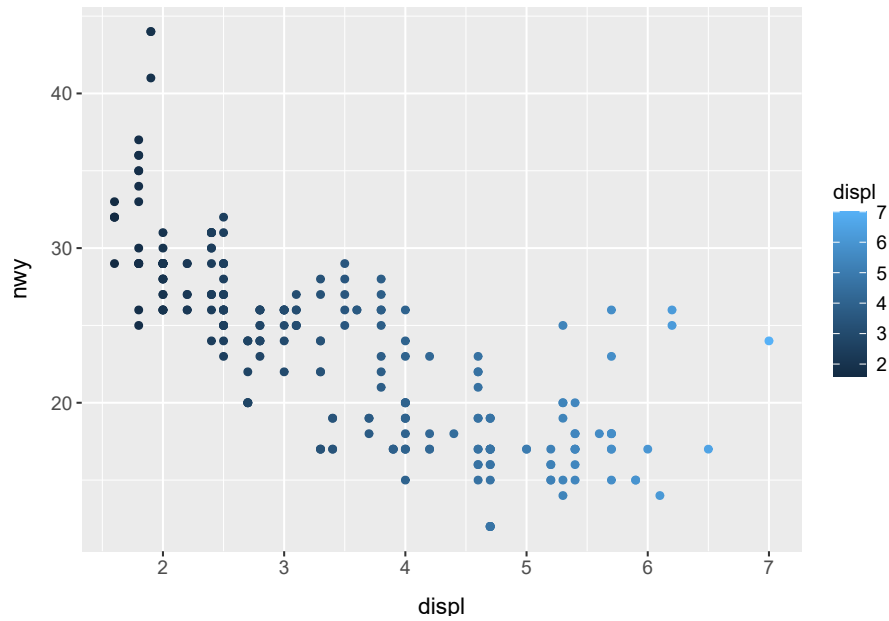
Solução. Usando `?mpg` vemos que as variáveis categóricas são: `manufacturer`, `model`, `trans`, `drv`, `fl` e `class`. As variáveis contínuas são: `displ`, `cty`, `hwy`.

Exercício 1.3.3

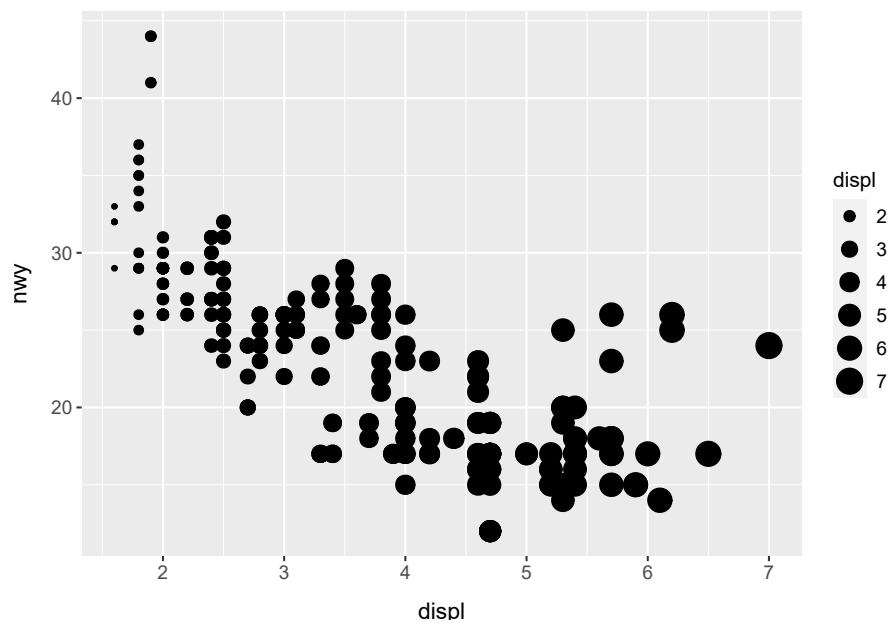
Mapeie uma variável contínua para `color`, `size` e `shape`. Como essas estéticas se comportam de maneira diferente para variáveis categóricas e contínuas?

Solução.

```
ggplot(data = mpg) +  
  geom_point(mapping = aes(x = displ, y = hwy, color = displ)) +  
  tema
```



```
ggplot(data = mpg) +  
  geom_point(mapping = aes(x = displ, y = hwy, size = displ)) +  
  tema
```



```
ggplot(data = mpg) +  
  geom_point(mapping = aes(x = displ, y = hwy, shape = displ)) +  
  tema
```

```
## Error in `geom_point()`:  
## ! Problem while computing aesthetics.  
## i Error occurred in the 1st layer.  
## Caused by error in `scale_f()`:  
## ! A continuous variable cannot be mapped to the shape aesthetic  
## i choose a different aesthetic or use `scale_shape_binned()`
```

Quando possível, a biblioteca *ggplot* apresenta a estética em um gradiente, como em color e size. Porém, nem sempre isso é possível, como vemos em shape, que só pode ser utilizada com variáveis discretas ou categóricas.

Exercício 1.3.4

O que acontece se você mapear a mesma variável a várias estéticas?

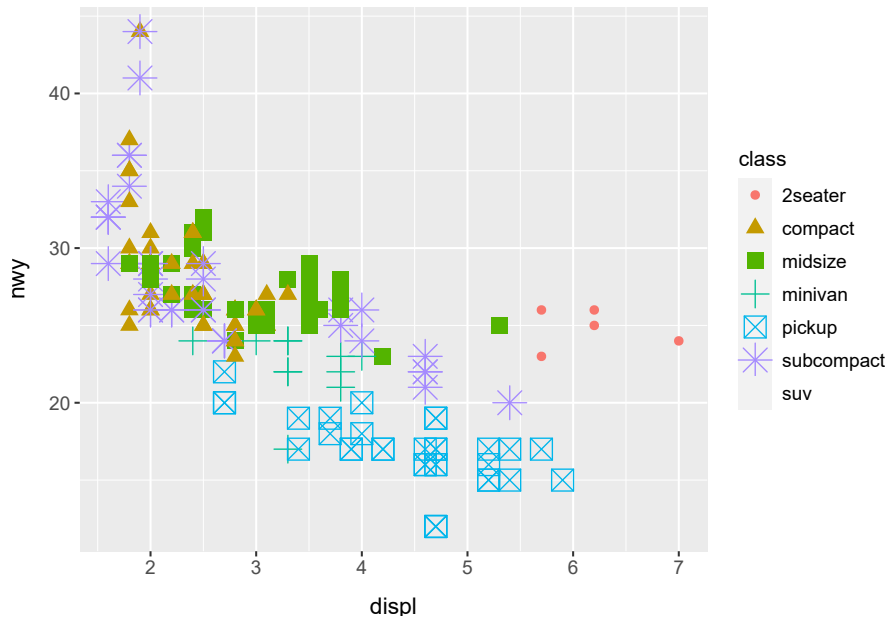
Solução.

```
ggplot(data = mpg) +  
  geom_point(mapping = aes(x = displ, y = hwy, size = class, color = class, shape = class)) +  
  tema
```

```
## Warning: Using size for a discrete variable is not advised.
```

```
## Warning: The shape palette can deal with a maximum of 6 discrete values because  
## more than 6 becomes difficult to discriminate; you have 7. Consider  
## specifying shapes manually if you must have them.
```

```
## Warning: Removed 62 rows containing missing values (`geom_point()`).
```



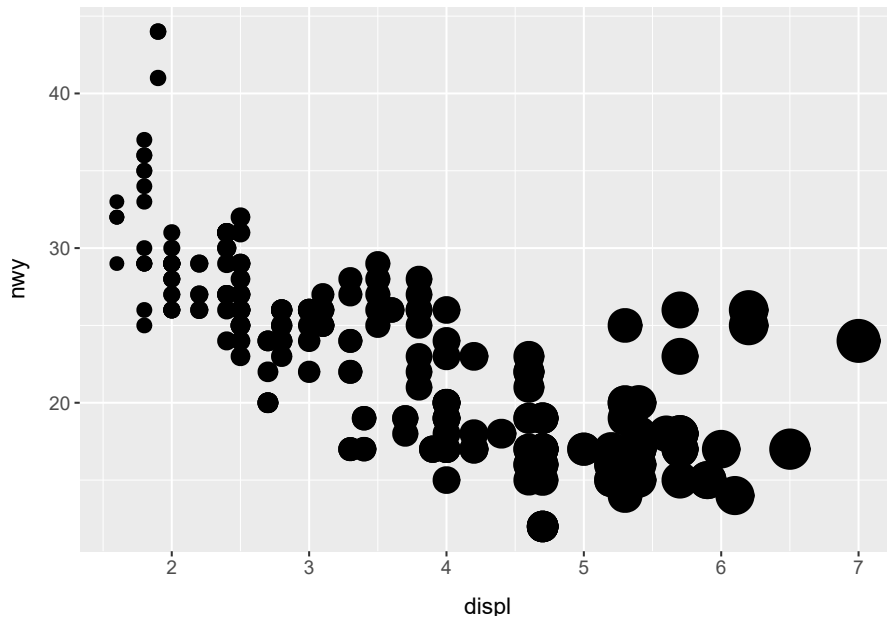
Os valores da variável serão representados de modo a atender todas as estéticas simultaneamente, por exemplo, no gráfico acima é dada uma cor, um formato e um tamanho específicos para cada classe de veículo. Os veículos de dois lugares são exibidos como um disco rosa pequeno.

Exercício 1.3.5

O que a estética `stroke` faz? com que formas ela trabalha?

Solução.

```
ggplot(data = mpg) +  
  geom_point(mapping = aes(x = displ, y = hwy, stroke = displ)) +  
  tema
```



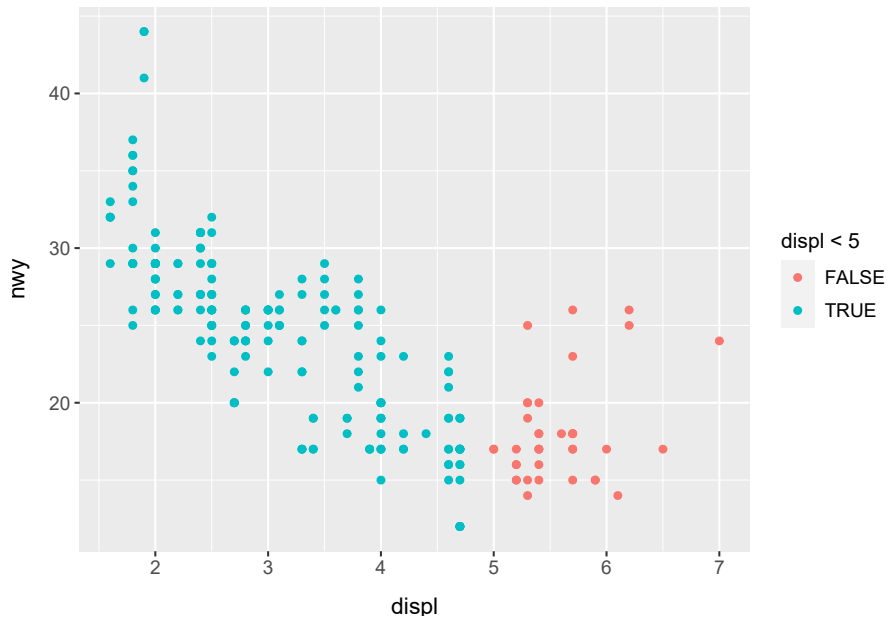
A estética `stroke` controla a espessura do ponto ou elemento a ser representado.

Exercício 1.3.6

O que acontece se você mapear uma estética a algo diferente de um nome de variável, como `aes(color = displ < 5)`?

Solução.

```
ggplot(data = mpg) +  
  geom_point(mapping = aes(x = displ, y = hwy, color = displ < 5)) +  
  tema
```

A expressão é avaliada para cada um dos valores da variável e o resultado é utilizado para plotagem da estética no gráfico.

1.4 Problemas comuns

Não temos exercícios nessa seção.

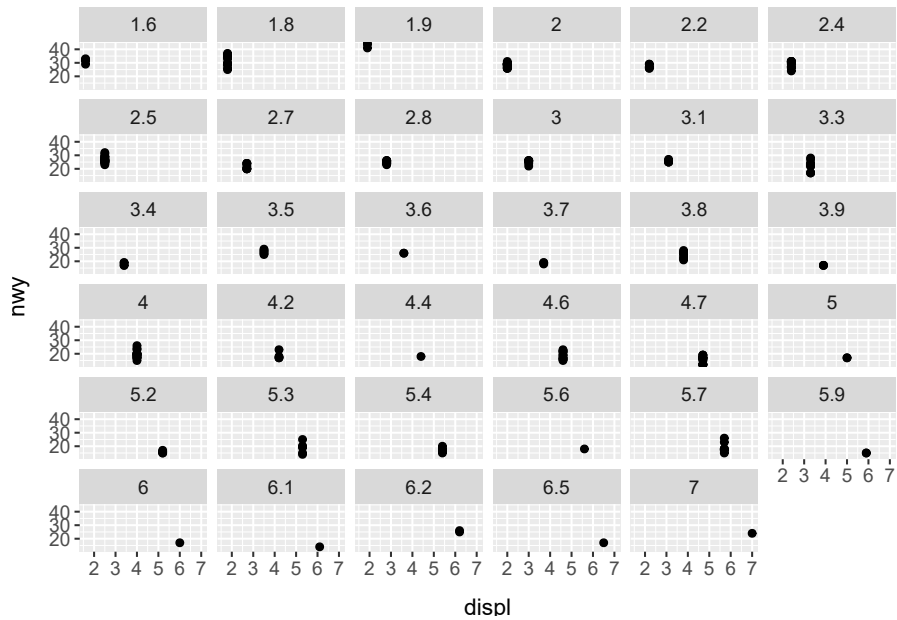
1.5 Facetas

Exercício 1.5.1

O que acontece se você criar facetas em uma variável contínua?

Solução.

```
ggplot(data = mpg) +
  geom_point(mapping = aes(x = displ, y = hwy)) +
  facet_wrap(. ~ displ) +
  tema
```

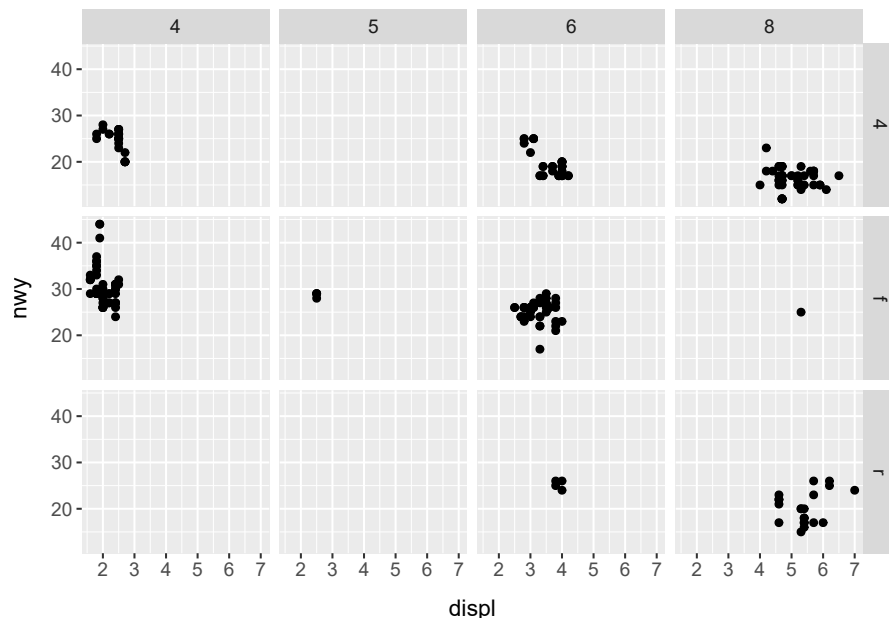


O *ggplot* se encarrega de dividir o conjunto em classes e toma o ponto médio de cada classe para realizar a quebra em facetas.

Exercício 1.5.2

O que significam as células em branco em um gráfico com `facet_grid(drv ~ cyl)`? Como elas se relacionam a este gráfico?

```
ggplot(data = mpg) +
  geom_point(mapping = aes(x = displ, y = hwy)) +
  facet_grid(drv ~ cyl) +
  tema
```

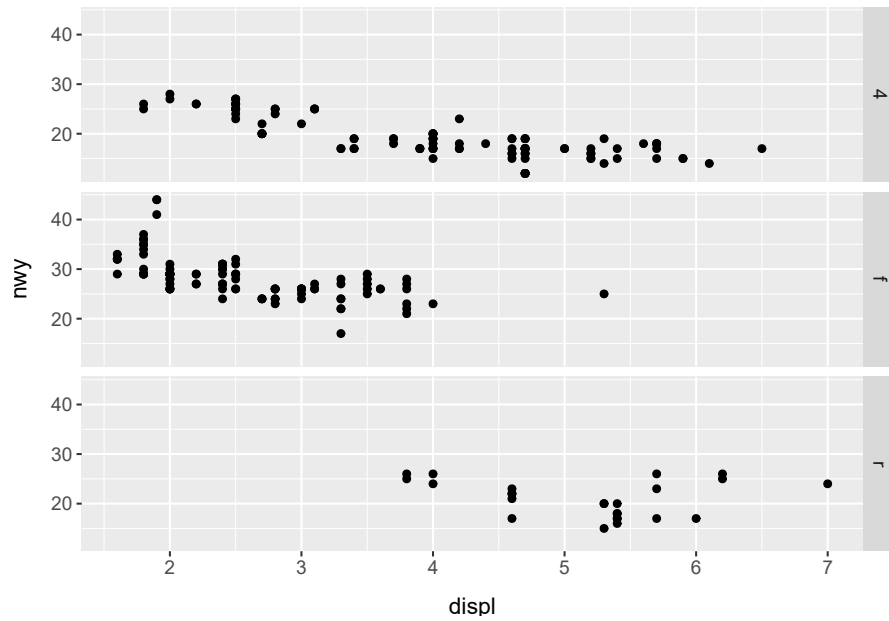


Solução. Significa que para aquela combinação de variáveis, não há nenhum valor observado. Por exemplo, não há nenhum veículo com 5 cilindros e tração nas quatro rodas.

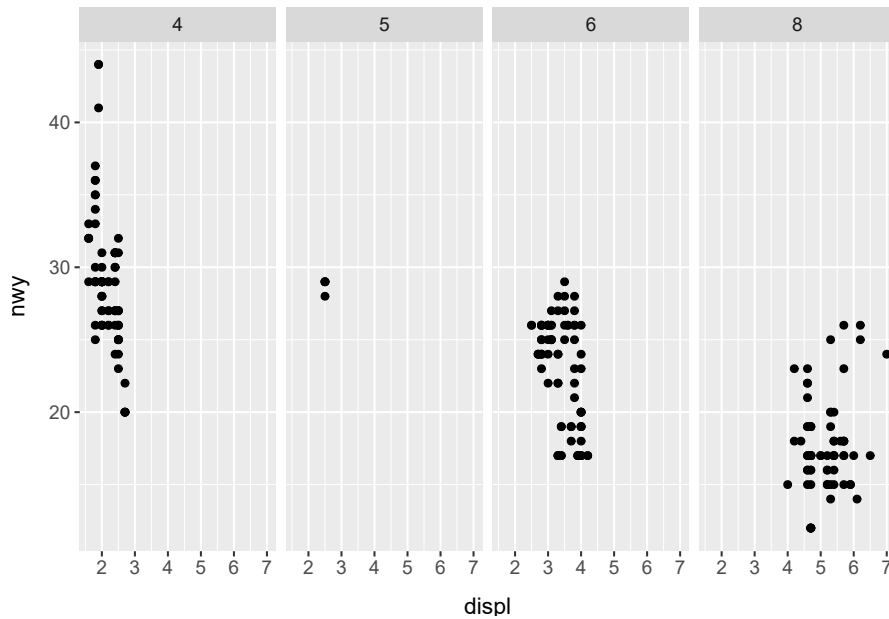
Exercício 1.5.3

Que gráficos o código a seguir faz? O que `.` faz?

```
ggplot(data = mpg) +  
  geom_point(mapping = aes(x = displ, y = hwy)) +  
  facet_grid(drv ~ .) +  
  tema
```



```
ggplot(data = mpg) +  
  geom_point(mapping = aes(x = displ, y = hwy)) +  
  facet_grid(. ~ cyl) +  
  tema
```

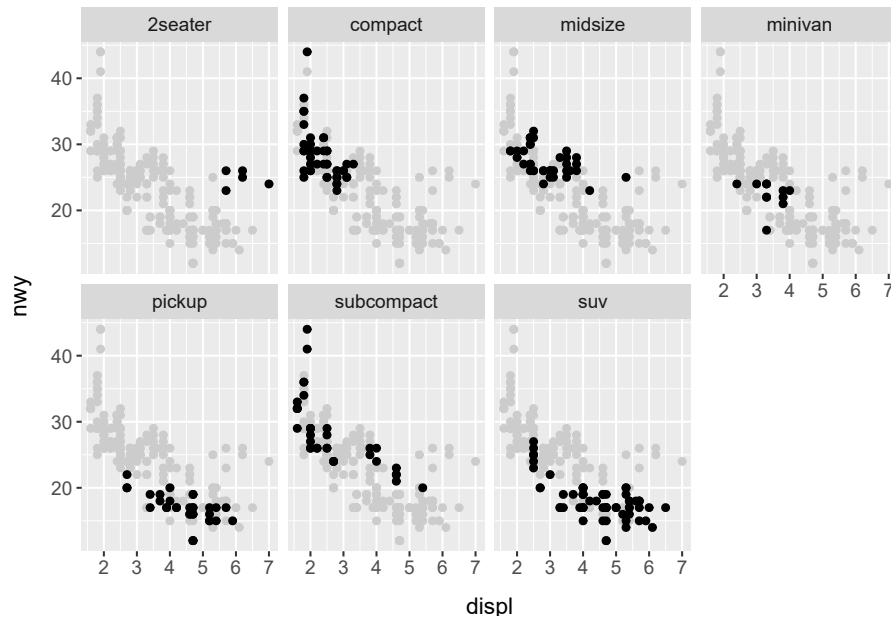


Solução. São gerados os gráficos de dispersão segregados pelas variáveis `drv` e `cyl`, respectivamente. O `.` indica que não queremos considerar nenhuma segregação na-que-la dimensão do *grid* (linha ou coluna).

Exercício 1.5.4

Pegue o primeiro gráfico em facetas dessa seção.

```
ggplot(data = mpg) +  
  geom_point(data = transform(mpg, class = NULL), mapping = aes(x = displ, y = hwy), color = "gray80") +  
  geom_point(mapping = aes(x = displ, y = hwy)) +  
  facet_wrap(~ class, nrow = 2) +  
  tema
```



Quais são as vantagens de usar facetas, em vez de estética de cor? Quais são as desvantagens? Como o equilíbrio poderia mudar se você tivesse um conjunto de dados maior?

Solução. A principal vantagem no uso de facetas é que fica mais fácil analisar os dados quando eles estão separados em seu próprio contexto, contudo visualizá-los assim dificulta a comparação entre grupos.

Exercício 1.5.5

Leia `?facet_wrap`. O que `nrow` faz? o que `ncol` faz? Quais outras opções controlam o layout de painéis individuais? Por que `facet_grid()` não tem variáveis `nrow` e `ncol`?

Solução.

```
?facet_wrap
```

Os atributos `ncol` e `nrow` são utilizados pelo `facet_wrap` para determinar o número de colunas ou linhas (respectivamente) nas quais serão distribuídos os gráficos segregados. Esses atributos não figuram em `facet_grid` pelo fato deste já organizar as facetas retangularmente.

Exercício 1.5.6

Ao usar `facet_grid()` você normalmente deveria colocar a variável com níveis mais singulares nas colunas. Por quê?

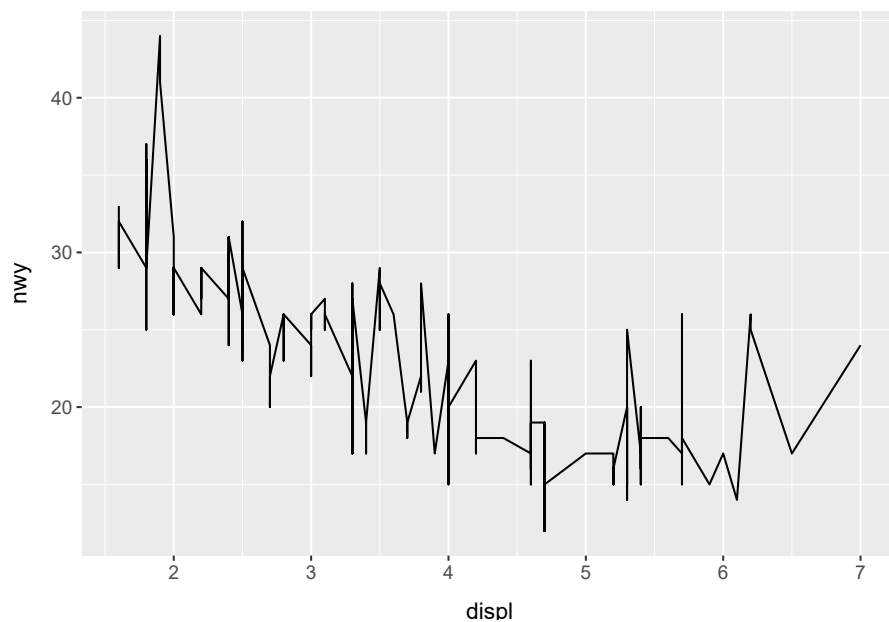
Solução. Para melhor aproveitamento do espaço em tela.

1.6 Objetos geométricos**Exercício 1.6.1**

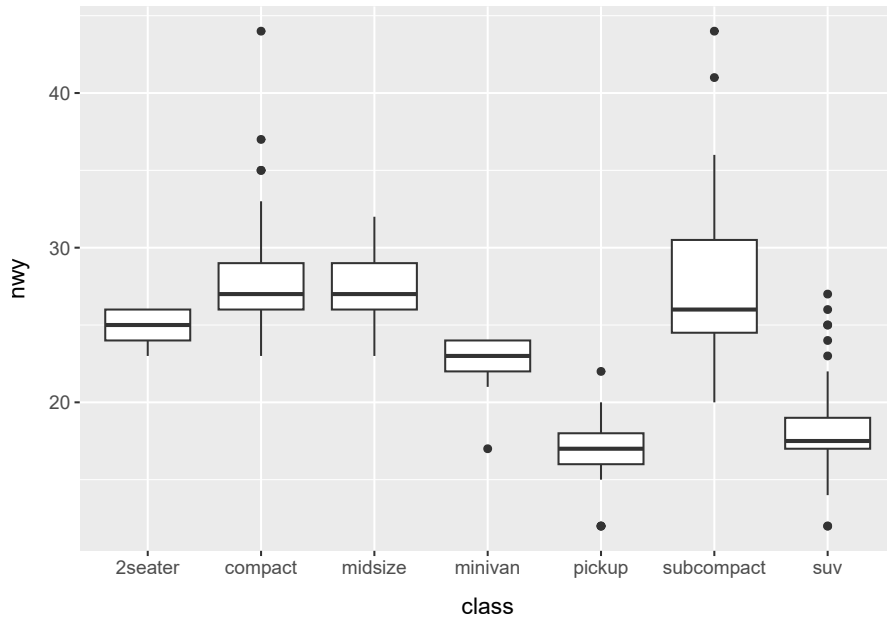
Que *geom* você usaria para desenhar um gráfico de linha? Um diagrama de caixas (*boxplot*)? Um histograma? Um gráfico de área?

Solução.

```
ggplot(data = mpg, mapping = aes(x = displ, y = hwy)) +  
  geom_line() +  
  tema
```

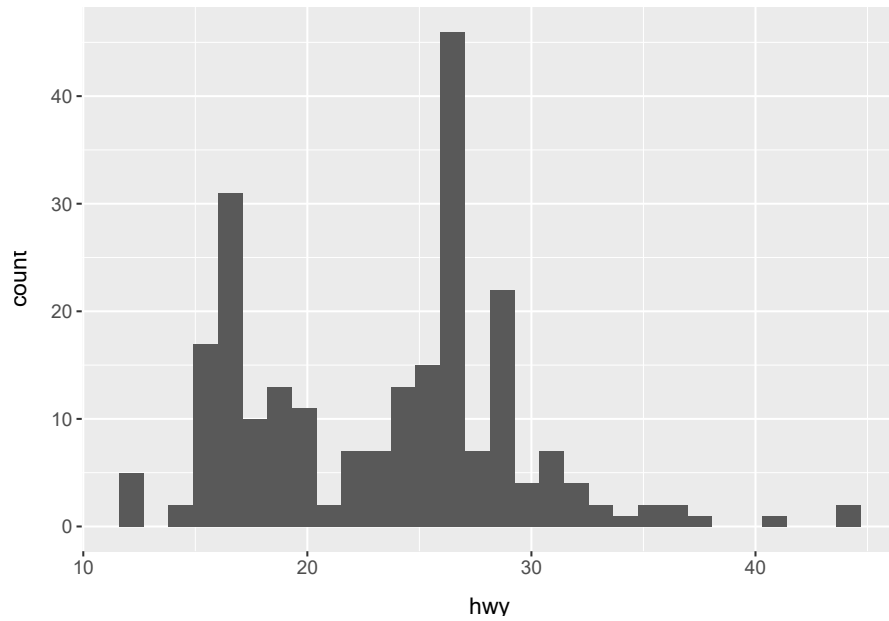


```
ggplot(data = mpg) +  
  geom_boxplot(mapping = aes(y = hwy, x = class)) +  
  tema
```

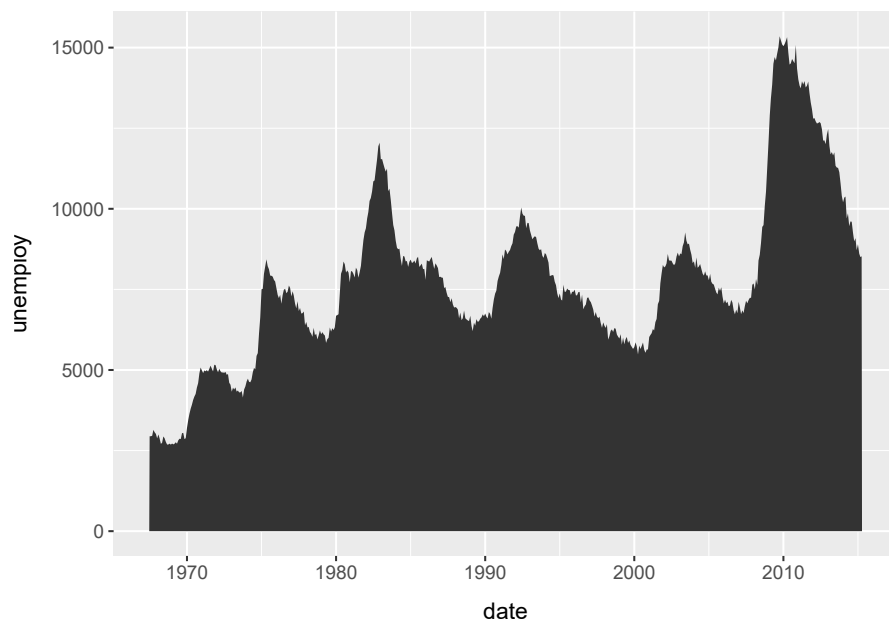


```
ggplot(data = mpg, mapping = aes(x = hwy)) +  
  geom_histogram() +  
  tema
```

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

```
ggplot(data = economics, mapping = aes(x = date, y = unemployment)) +  
  geom_area() +  
  tema
```



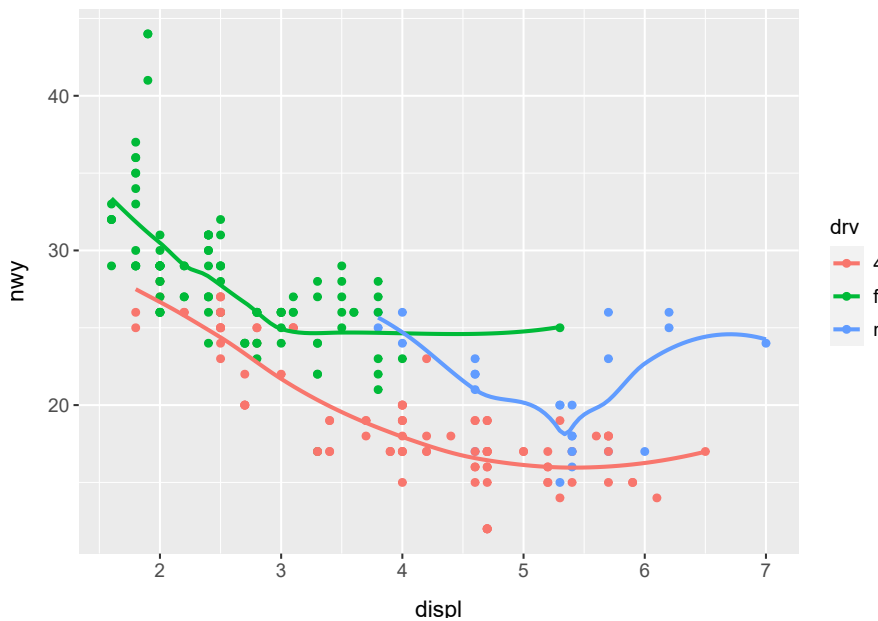
Podem ser utilizados, respectivamente as *geoms*: *line*, *boxplot*, *histogram* e *area*.

Exercício 1.6.2

Execute este código em sua cabeça e preveja como será o resultado. Depois execute o código no R e confira suas previsões:

```
ggplot(data = mpg, mapping = aes(x = displ, y = hwy, color = drv)) +  
  geom_point() +  
  geom_smooth(se = FALSE) +  
  tema
```

```
## `geom_smooth()` using method = 'loess' and formula = 'y ~ x'
```



Solução. O gráfico bateu com a expectativa.

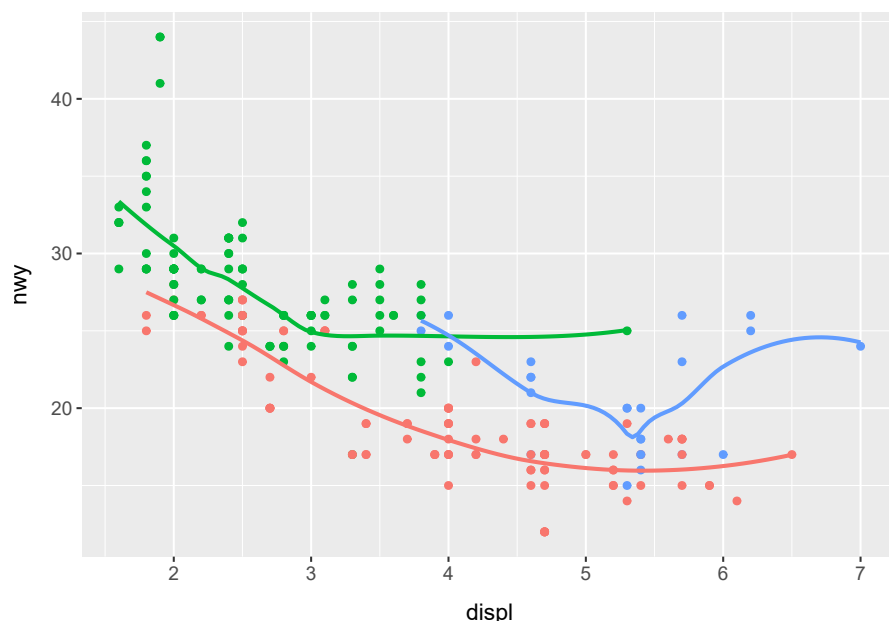
Exercício 1.6.3

O que o `show.legend = FALSE` faz? O que acontece se você removê-lo? Por que você acha que usei isso anteriormente no capítulo?

Solução.

```
ggplot(data = mpg, mapping = aes(x = displ, y = hwy, color = drv)) +  
  geom_point(show.legend = FALSE) +  
  geom_smooth(se = FALSE, show.legend = FALSE) +  
  tema
```

```
## `geom_smooth()` using method = 'loess' and formula = 'y ~ x'
```



Ele indica que, para a camada à qual se aplica, não serão geradas as legendas de identificação.

Exercício 1.6.4

O que o argumento `se` para `geom_smooth` faz?

Solução.

```
?geom_smooth
```

Esse argumento indica se o intervalo de confiança utilizado no processo de suavização da linha deve ou não ser exibido no gráfico.

Exercício 1.6.5

Esses dois gráficos serão diferentes? Por quê/por que não?

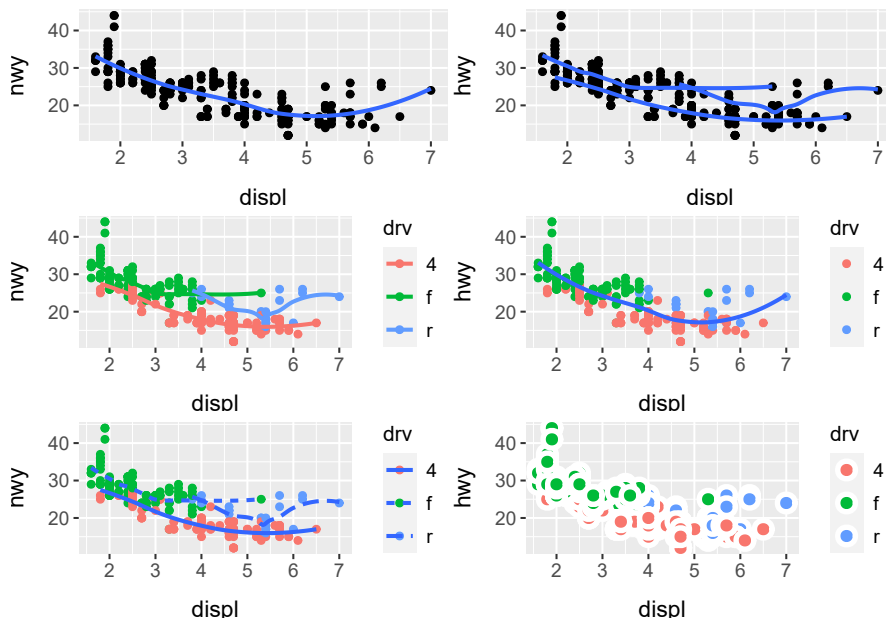
```
ggplot(data = mpg, mapping = aes(x = displ, y = hwy)) +
  geom_point() +
  geom_smooth() +
  tema

ggplot() +
  geom_point(data = mpg, mapping = aes(x = displ, y = hwy)) +
  geom_smooth(data = mpg, mapping = aes(x = displ, y = hwy)) +
  tema
```

Solução. Os gráficos serão iguais. Ao informar os parâmetros `data` e `mapping` na função `ggplot` essas atributos serão considerados como globais, sendo utilizado em todos as camadas do gráfico, a menos que alguma das camadas os sobrescreva. No segundo gráfico, não são definidos parâmetros globais, porém, o mesmo parâmetro é passado para ambas as camadas, sendo assim, a única diferença é o código estar duplicado.

Exercício 1.6.6

Recrie o código R necessário para gerar os seguintes gráficos:



Solução.

```
a <- ggplot(data = mpg, mapping = aes(x = displ, y = hwy)) +  
  geom_point() +  
  geom_smooth(se = FALSE) +  
  tema  
  
b <- ggplot(data = mpg, mapping = aes(x = displ, y = hwy)) +  
  geom_point() +  
  geom_smooth(mapping = aes(group = drv), se = FALSE) +  
  tema  
  
c <- ggplot(data = mpg, mapping = aes(x = displ, y = hwy, color = drv)) +  
  geom_point() +  
  geom_smooth(se = FALSE) +  
  tema  
  
d <- ggplot(data = mpg, mapping = aes(x = displ, y = hwy)) +  
  geom_point(mapping = aes(color = drv)) +  
  geom_smooth(se = FALSE) +  
  tema  
  
e <- ggplot(data = mpg, mapping = aes(x = displ, y = hwy)) +  
  geom_point(mapping = aes(color = drv)) +  
  geom_smooth(mapping = aes(linetype = drv), se = FALSE) +  
  tema  
  
f <- ggplot(data = mpg, mapping = aes(x = displ, y = hwy, fill = drv)) +  
  geom_point(color = "white", shape = 21, size = 3, stroke = 2) +  
  tema
```

1.7 Transformações estatísticas

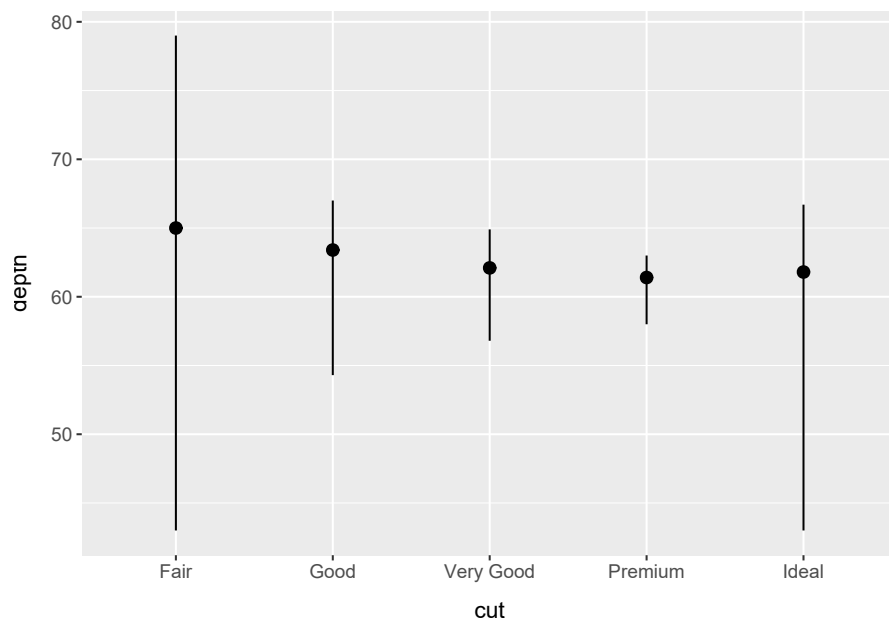
Exercício 1.7.1

Qual é o `geom` padrão associado ao `stat_summary()`? Como você poderia reescrever o gráfico anterior usando essa função `geom`, em vez da função `stat`?

Solução.

`?stat_summary`

```
ggplot(data = diamonds) +  
  stat_summary(  
    mapping = aes(x = cut, y = depth),  
    fun.min = min,  
    fun.max = max,  
    fun = median  
  ) +  
  tema
```



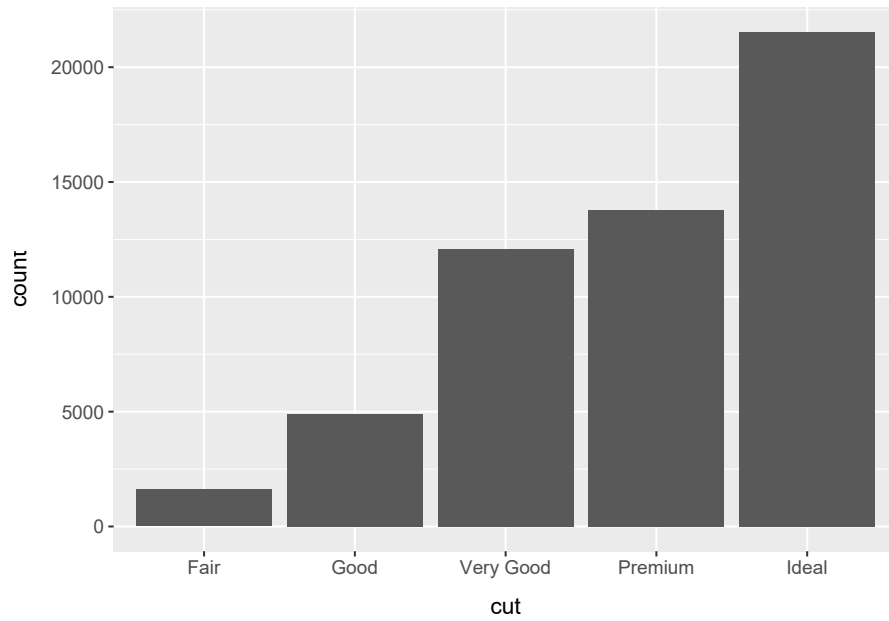
A geom associada é a `geom_pointrange` e o gráfico poderia ser reescrito da seguinte maneira.

Exercício 1.7.2

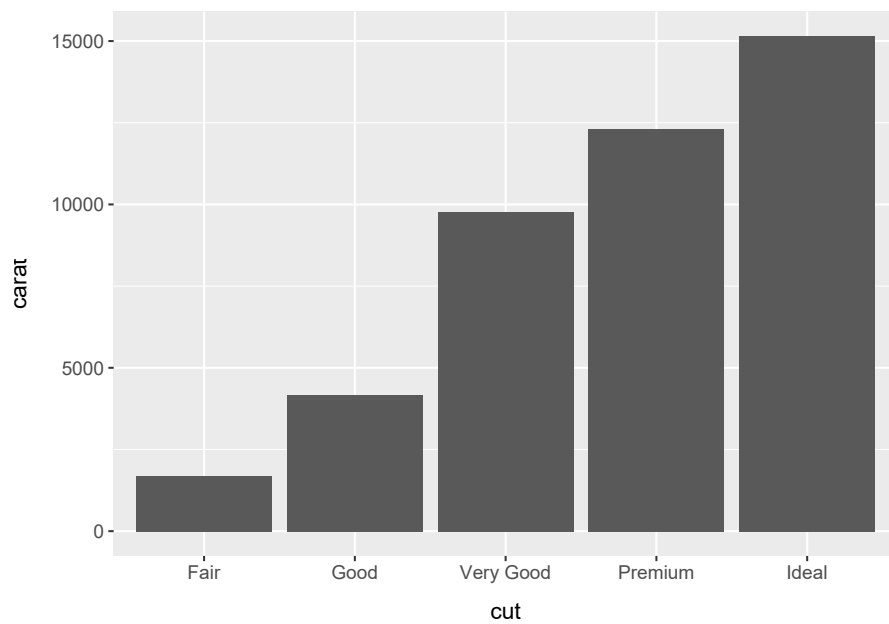
O que `geom_col()` faz? Qual é a diferença entre ele e `geom_bar()`?

Solução.

```
ggplot(data = diamonds, mapping = aes(x = cut)) +  
  geom_bar() +  
  tema
```



```
ggplot(data = diamonds, mapping = aes(x = cut, y = carat)) +  
  geom_col() +  
  tema
```



Enquanto no `geom_bar` a altura das barras representa uma transformação estatística relacionada às observações (como `count`, por exemplo), no `geom_col` podemos exibir o acumulado (soma) de uma variável para cada categoria exibida.

Exercício 1.7.3

A maioria dos `geoms` e `stats` vem em pares, que são quase sempre usados juntos. Leia a documentação e faça uma lista de todos os pares. O que eles têm em comum?

Solução.

#	Geom	Stat
01	Blank	Identity
02	Curve	Identity
03	Segment	Identity
04	Path	Identity
05	Line	Identity
06	Step	Identity
07	Poligon	Identity
08	Raster	Identity
09	Rect	Identity
10	Tile	Identity
11	Ribbon	Identity
12	Area	Identity
13	Align	?
14	ABLine	?
15	HLine	?
16	Density	Density
17	DotPlot	?
18	Freqpoly	Bin
19	Histogram	Bin
20	Col	Identity
21	Bar	Count
22	Label	Identity
23	Text	Identity
24	Jitter	Identity
25	Point	Identity
26	Quantile	Quantile
27	Rug	Identity
28	Boxplot	Boxplot
29	Violin	YDensity
30	Count	Sum
31	Bin 2D	Bin 2D
32	Density 2D	Density 2D

#	Geom	Stat
33	Hex	Bin Hex
34	Cross Bar	Identity
35	Error Bar	Identity
36	Line Range	Identity
37	Point Range	Identity
38	Map	Identity
39	Contour	Contour
40	Contour Filled	Contour Filled

Exercício 1.7.4

Quais variáveis `stat_smooth()` calcula? Quais parâmetros controlam seu comportamento?

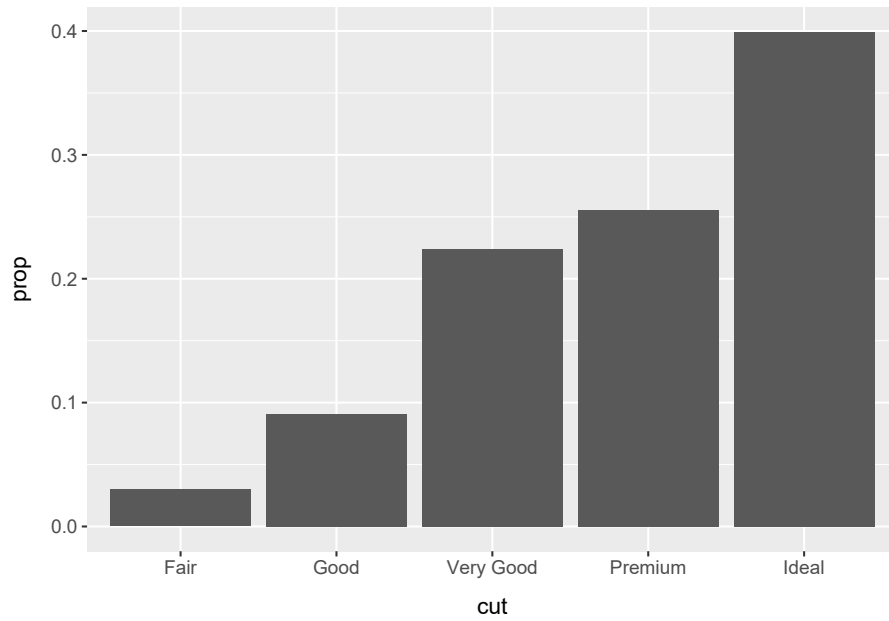
Solução.

```
?stat_smooth
```

Exercício 1.7.5

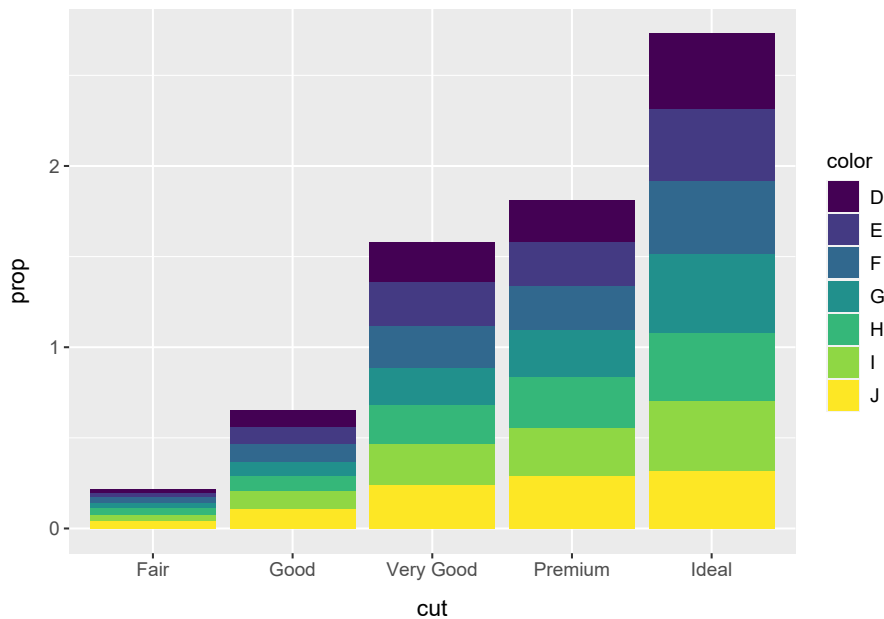
Em nosso gráfico de barra de *proportion*, precisamos configurar `group = 1`. Por quê? Em outras palavras, qual é o problema com esses dois gráficos?

```
ggplot(data = diamonds) +  
  geom_bar(mapping = aes(x = cut, y = after_stat(prop), group = 1)) +  
  tema
```



Solução.

```
ggplot(data = diamonds) +  
  geom_bar(mapping = aes(  
    x = cut,  
    fill = color,  
    y = after_stat(prop),  
    group = color  
  )) +  
  tema
```



Quando estamos trabalhando com proporções (ou estatísticas em geral), é importante destacar para o `ggplot` qual agrupamento ele deve considerar, caso contrário ele irá considerar um único grupo e dará uma impressão incorreta ao gráfico. No primeiro exemplo, foi utilizado `group = 1` (e, na verdade, poderia ser qualquer valor) apenas para indicar que deveria ser realizado um agrupamento.

1.8 Ajustes de posição

x

1.9 Sistemas de coordenadas

x

1.10 A gramática em camadas de gráficos

[x](#)

Exercício

[x](#)

Solução. [x](#)

2

Fluxo de trabalho: o básico



3

Transformação de dados com `dplyr`



4

Fluxo de trabalho: scripts



5

Análise exploratória de dados



6

Fluxo de trabalho: projetos



Parte II

Wrangle



7

Tibbles com tibble



8

Importando dados com readr



9

Arrumando dados com tidyr



10

Dados relacionais com dplyr



11

Strings com stringr



12

Fatores com forcats



13

Datas e horas com lubridate



Parte III

Programar



14

Pipes com magrittr



15

Funções



16

Vetores



17

Iteração com *purrr*



18

(PART) Modelar



19

O básico de modelos com `modelr`



20

Construção de modelos



21

Muitos modelos com purrr e broom



Parte IV

Comunicar



22

R Markdown



23

Gráficos para comunicação com `ggplot2`



24

Formatos R Markdown



25

Fluxo de trabalho de R Markdown



Bibliografia

Hadley Wickham and Garrett Golemund. *R para Data Science*. Alta Books, Rio de Janeiro, 2019.