

# ggplot

Rodrigo Negrete Pérez

September 3, 2022

- 1 Intro a ggplot
- 2 Sintaxis
- 3 Mapeos aestéticos
- 4 Escalas de colores
- 5 Facets
- 6 Otra sintaxis
- 7 Múltiples geometrías

8 Gráficos de barras

9 Histograma y Densidad

10 ggsave()

# Section 1

## Intro a ggplot

# Parte del tidyverse

- ggplot es parte del tidyverse
- Si bien R tiene gráficas base:
  - no son tan personalizables
  - ggplot puede vincular estética a variable
- Ampliamente utilizado por su sintaxis

# mtcars

- Usemos la tradicional base de datos de mtcars

```
cars <- mpg
```

	mpg	cyl	disp	hp	drat	wt	qsec
Mazda RX4	21.00	6.00	160.00	110.00	3.90	2.62	16.46
Mazda RX4 Wag	21.00	6.00	160.00	110.00	3.90	2.88	17.02
Datsun 710	22.80	4.00	108.00	93.00	3.85	2.32	18.61
Hornet 4 Drive	21.40	6.00	258.00	110.00	3.08	3.21	19.44
Hornet Sportabout	18.70	8.00	360.00	175.00	3.15	3.44	17.02
Valiant	18.10	6.00	225.00	105.00	2.76	3.46	20.22

## Section 2

### Sintaxis



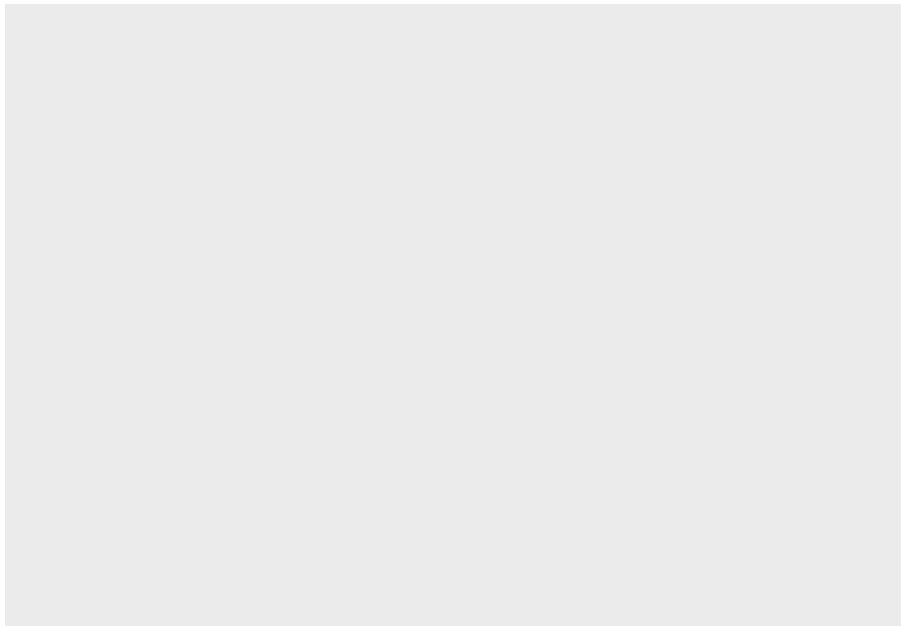
# Sintaxis

```
ggplot(data=<DATA>)+  
  geom_<<funcion>>(mapping= aes(x= <<x>> , y= <<y>> ))
```

# ggplot()

- ggplot() crea un sistema de coordenadas al que va agregando capas

```
ggplot()
```



- Evidentemente, está vacío: hay que añadir capas
- El primer argumento es el data frame a utilizar
- Podemos omitir el `data=` por solo poner el `df`

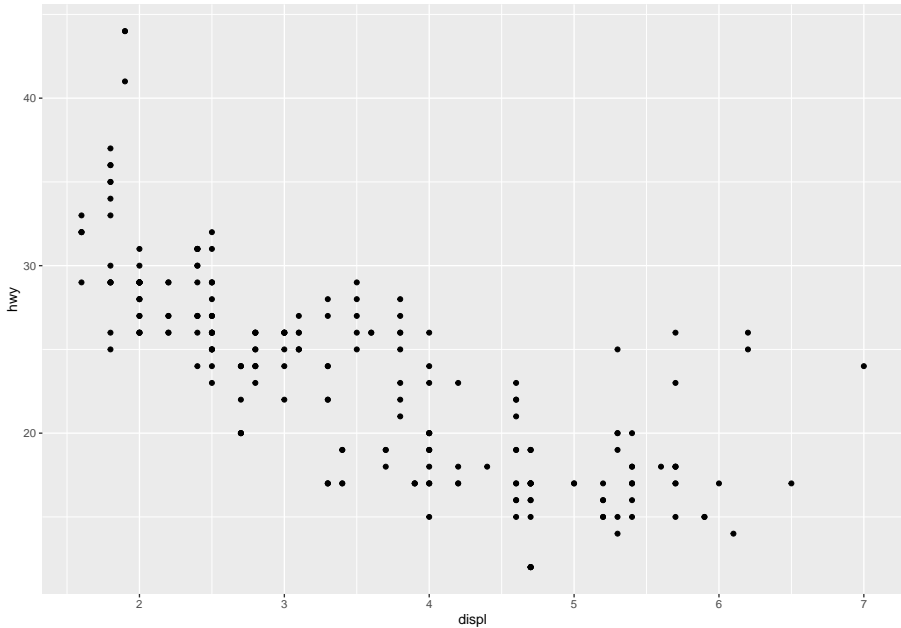
# Geometría

- Podemos añadir una geometría en función del tipo de gráfico que queremos
- Define cómo las variables se van a mapear a una visualización
- i.e `geom_point()` añadiría un gráfico de puntos; `geom_line()` una línea, etc
- todas las geometrías incluyen un argumento de mapeo, `aes()`, que especifica qué variables son las que se van a mapear

# Ejemplo

- Intentemos graficar la relacion que existe entre el tamaño del motor (displ) y la eficiencia(hwy)

```
ggplot(data=cars)+  
  geom_point(mapping = aes(x= displ, y= hwy))
```



- Podemos guardar las gráficas como objetos, solo que no las mostrará
- Si queremos que lo muestre, podemos encerrar el objeto entre paréntesis al momento de guardarlo

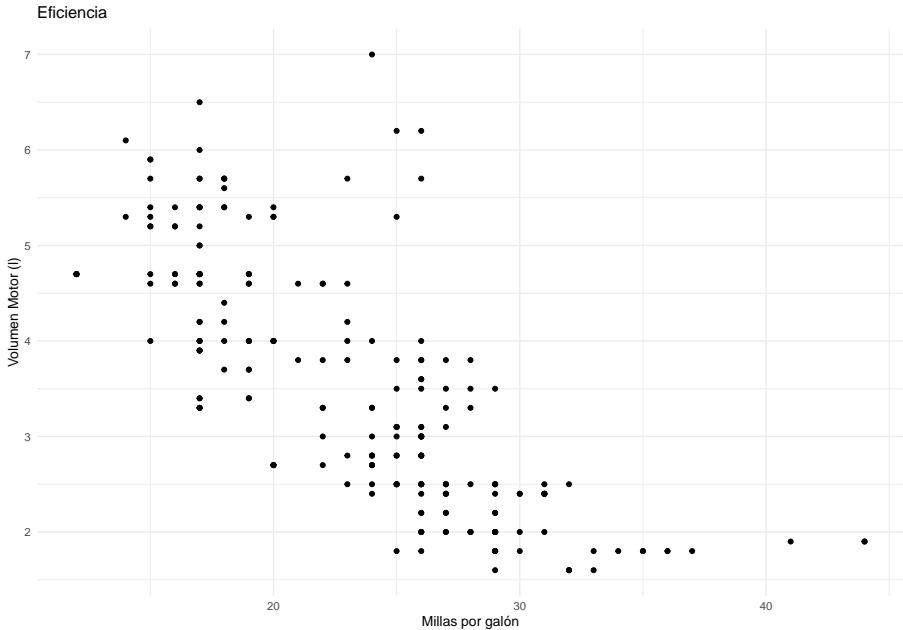
```
(figura.1<- ggplot(data=cars)+  
  geom_point(mapping = aes(x= displ, y= hwy)))
```



# Añadir elementos

- Podemos añadir elementos con un `+` elemento()
- Por ejemplo, si queremos añadir etiquetas para los ejes

```
ggplot(data=cars)+  
  geom_point(mapping = aes(x= displ, y= hwy))+  
  xlab('Volumen Motor (l)')+  
  ylab('Millas por galón')+  
  ggtitle('Eficiencia')+  
  theme_minimal()+  
  coord_flip()
```



- Si ya tenemos la gráfica como objeto guardado, basta con poner el nombre del objeto seguido de los elementos

```
(figura.1+  
  xlab('Volumen Motor (l)')+  
  ylab('Millas por galón')+  
  ggtitle('Eficiencia')+  
  theme_minimal()+  
  coord_flip())
```

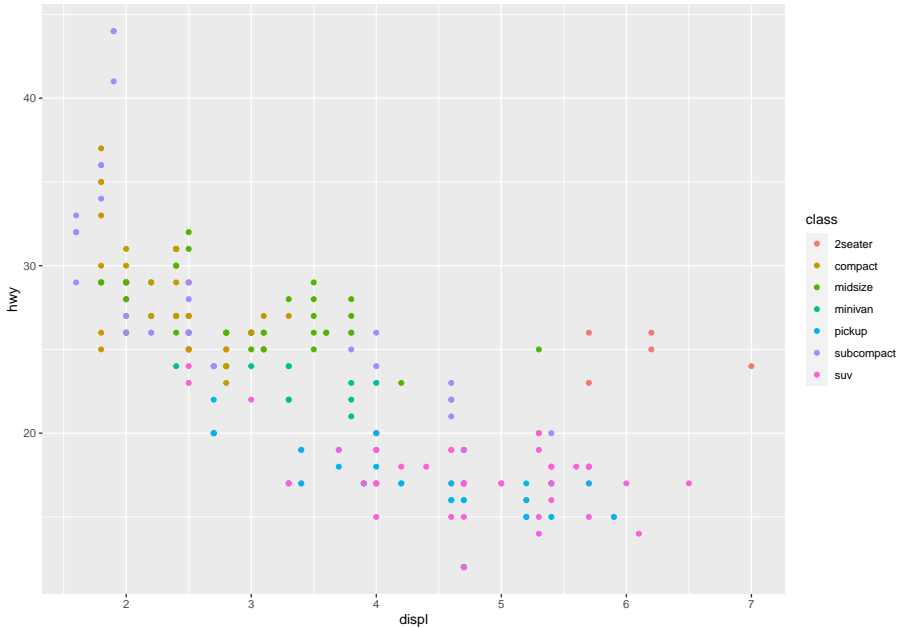
## Section 3

# Mapeos aestéticos

# Mapeos estéticos

- Una de las virtudes de ggplot es poder vincular una característica estética a una variable
- Por ejemplo, podríamos vincular el tipo de vehículo con la forma y color de los puntos

```
(aes<- ggplot(data=cars)+  
  geom_point(mapping = aes(x= displ, y= hwy,  
                           color=class)))
```



- Lo que hace ggplot es asignar un nivel de color a cada categoría de coches
- El color asignado da información de la variable clase
- ggplot automáticamente añade una leyenda que muestra los niveles asignados

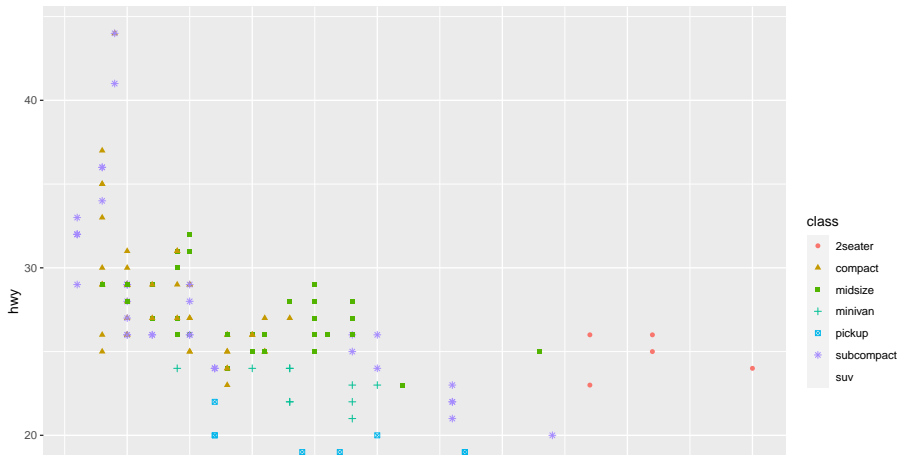
- Intentemos añadir formas

```
(aes.2<- ggplot(data=cars)+  
  geom_point(mapping = aes(x= displ, y= hwy,  
                           color=class, shape=class)))
```



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

## Warning: Removed 62 rows containing missing values (geom\_point)

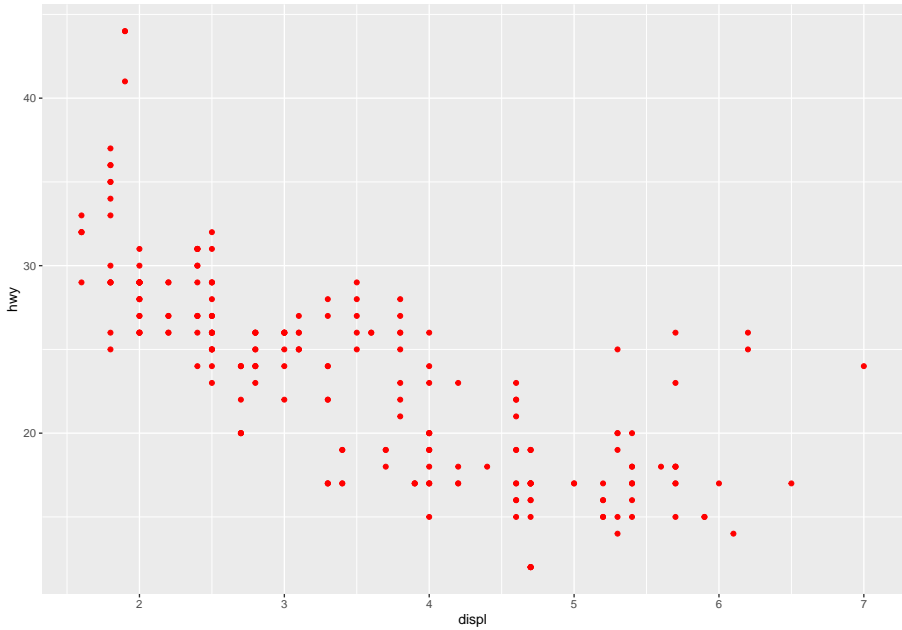


- Por default, ggplot tiene un número limitado de formas
- Omite la categoría para la que no alcanzó forma

## Dentro vs fuera de aes()

- Podemos poner color, forma , etc. fuera de la estética
- Al hacerlo, estamos especificando a ggplot que queremos esa geometría en particular del color especificado

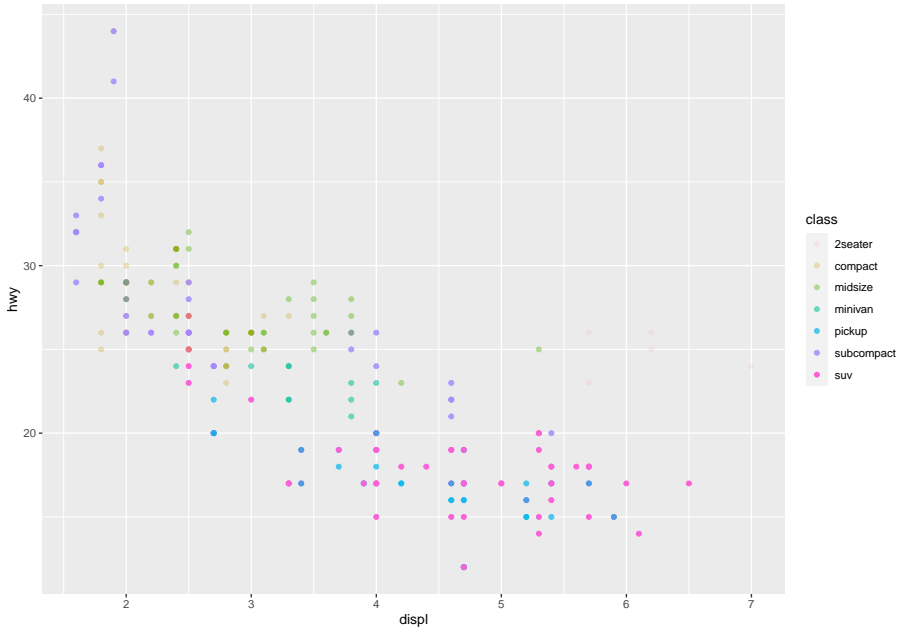
```
(fuera_aes<- ggplot(data=cars)+  
  geom_point(mapping = aes(x= displ, y= hwy) ,  
                color= 'red'))
```



# alpha

- Podemos modificar la transparencia usando la estética alpha
- Si lo ponemos fuera de aes() podemos especificar la transparencia de la geometría

```
(aes.3<- ggplot(data=cars)+  
  geom_point(mapping = aes(x= displ, y= hwy,  
                           color=class, alpha=class)))
```



## Section 4

### Escalas de colores

# Escalas de colores

- Añadiendo un elemento podemos escoger la paleta de colores
- Existen paquetes que con distintas paletas
- Al final , una variable (categórica o continua) va a estar vinculada a una paleta de nuestra elección

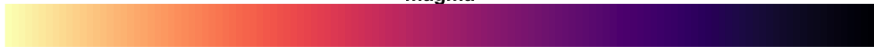
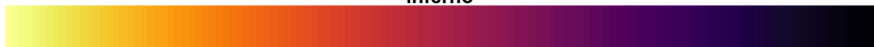


- Probemos con Viridis

```
library(viridis)
```

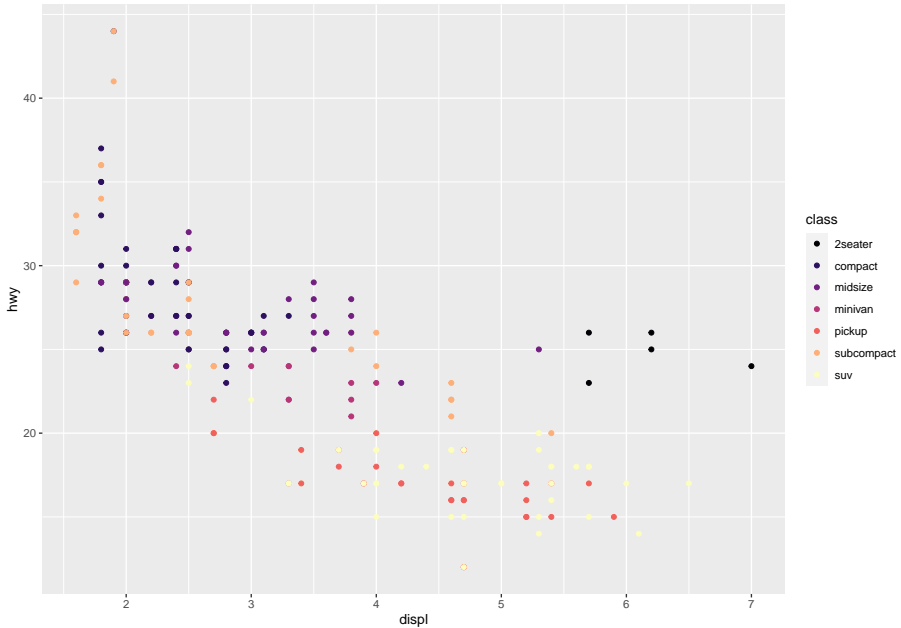
```
## Loading required package: viridisLite
```

- Todos los paquetes de paletas tienen múltiples gamas de colores a escoger
- Tendremos que especificar cual queremos

**viridis****magma****plasma****inferno**

- Repitamos nuestra primera gráfica con estética de color, pero usando la paleta viridis

```
(scale_color <- ggplot(data=cars)+  
  geom_point(mapping = aes(x= displ, y= hwy,  
                           color=class)))+  
scale_color_viridis(discrete = T,  
                   option = 'magma'))
```



## Section 5

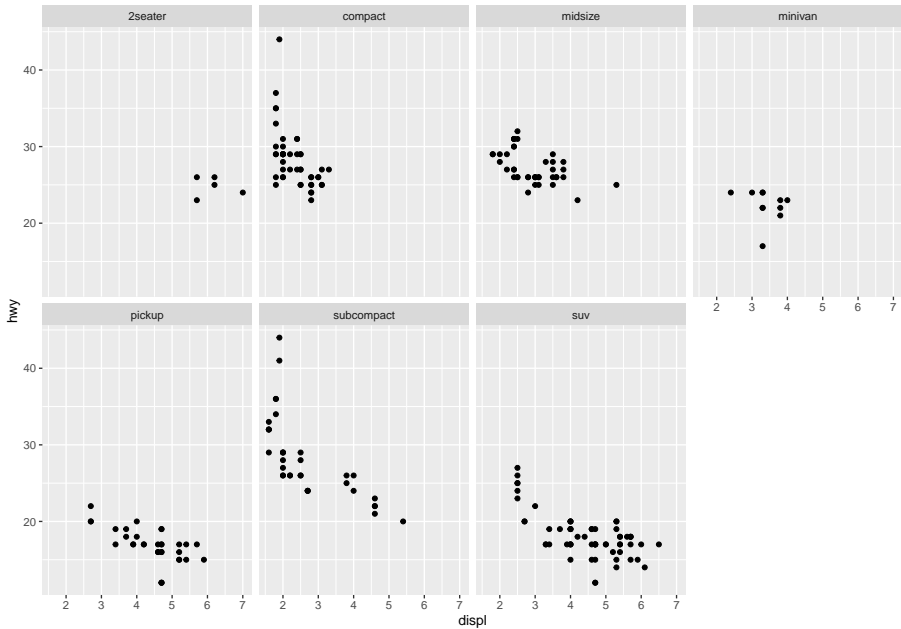
### Facets

# Facets

- Usando la estética podemos mostrar en un mismo gráfico figuras para cada categoría
- Los facets sirven para mostrar una gráfica distinta para cada categoría
- Tratemos de hacer lo mismo de los colores, pero con facets

```
(facets <- ggplot(cars)+  
  geom_point(mapping =  
             aes(x= displ, y= hwy)))+  
  facet_wrap(~ class, nrow = 2))
```

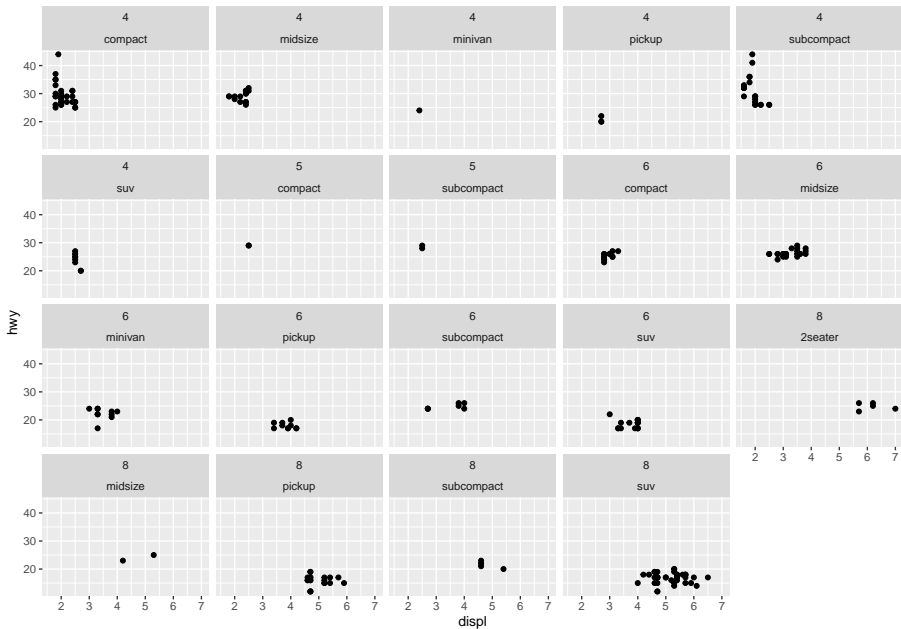
- Debemos incluir la fórmula empezando por ~
  - La fórmula es la variable por la que vamos a descomponer las gráficas





- Podemos hacer facets por más variables, cambiando la fórmula

```
(facets <- ggplot(cars)+  
  geom_point(mapping =  
             aes(x= displ, y= hwy)))+  
  facet_wrap(cyl ~ class))
```



## Section 6

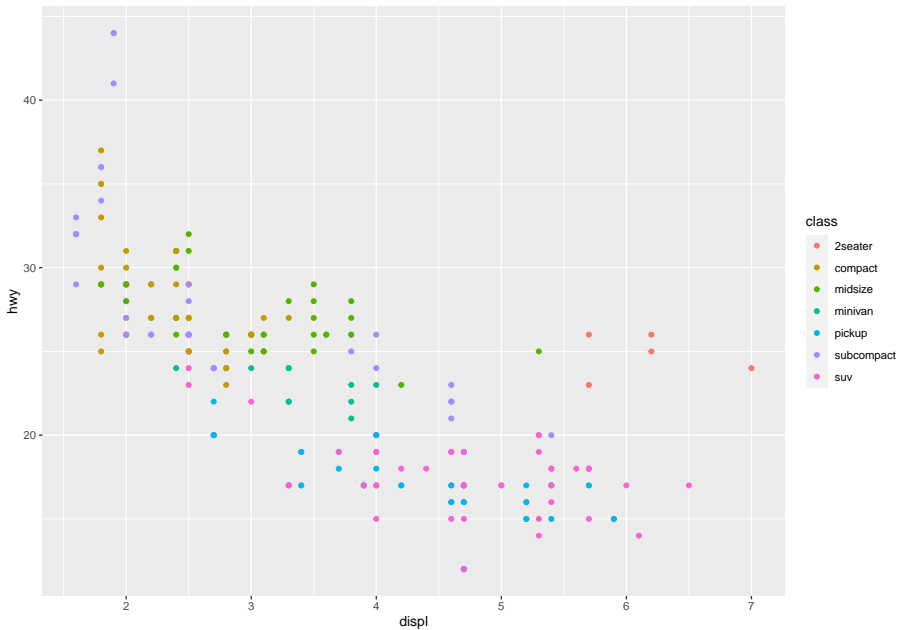
### Otra sintaxis

# Otra sintaxis

- ggplot admite otra sintaxis que puede resultar más fácil
- Además, podemos omitir pedazos de los argumentos para que las gráficas tengan menos texto
- En particular, podemos incluir la estética dentro de ggplot() y dejar la geometría vacía

```
(figura.1.2 <- ggplot(cars,  
                      aes(displ, hwy, color= class))+  
  geom_point())
```

- Podemos omitir la x,y y el mapeo
- dejamos la geometría vacía y ponemos el mapeo en ggplot()
- Argumetos adicionales de la geometría se siguen especificando dentro (como la transparencia, forma o tipo de línea o punto)



## Section 7

### Múltiples geometrías

# Variedad de gráficos

- Existe una gran variedad de geometrías
- Si bien se añaden de la misma manera, requieren de argumentos o fórmulas distintas
- Veamos algunas, además de puntos y líneas:
  - Línea de regresión
  - Gráfico de barras
  - Histograma
  - Densidad



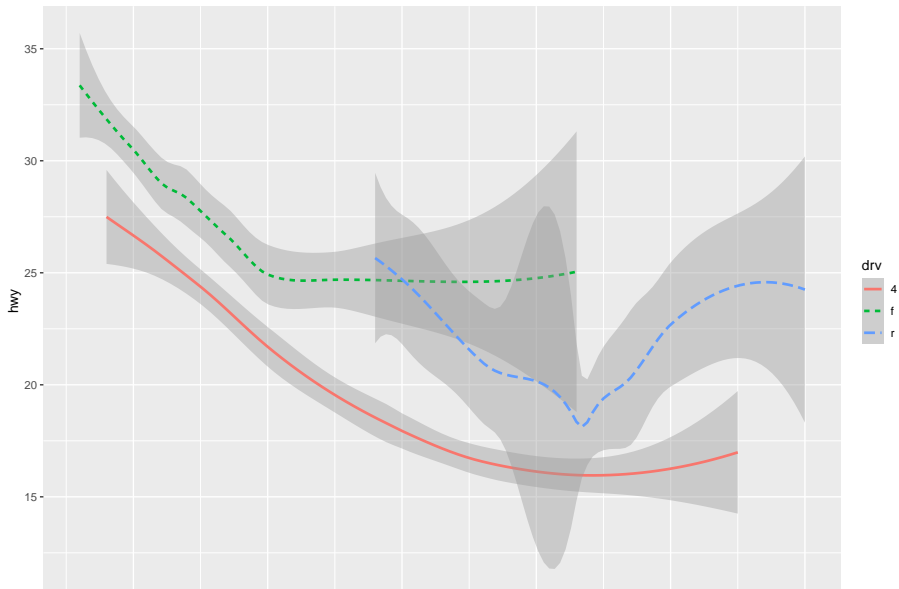
# geom\_smooth()

- `geom_smooth()` añade la línea de regresión de las variables especificada.
- Automáticamente añade intervalos de confianza

- Hagamos lo mismo, con una línea para cada tipo de tracción (drv), pues son menos categorías

```
(smooth <- ggplot(cars)+  
  geom_smooth(mapping = aes(  
    x=displ, y= hwy,  
    linetype= drv, color=drv  
  )))
```

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

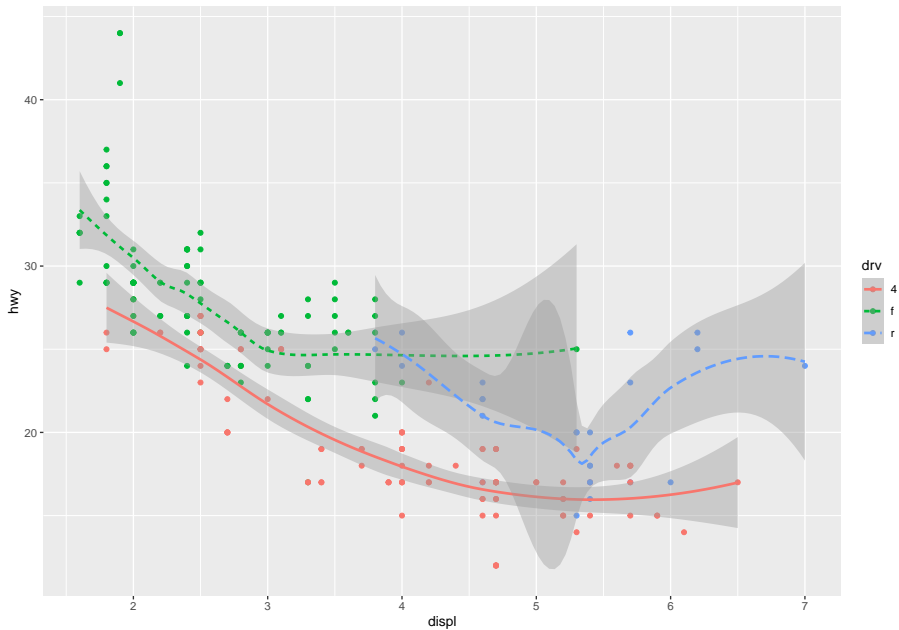


# Múltiples geometrías

- Es común incluir las observaciones y la línea de regresión en el mismo gráfico
- Si utilizamos la sintaxis alternativa, es muy sencillo añadir múltiples geometrías

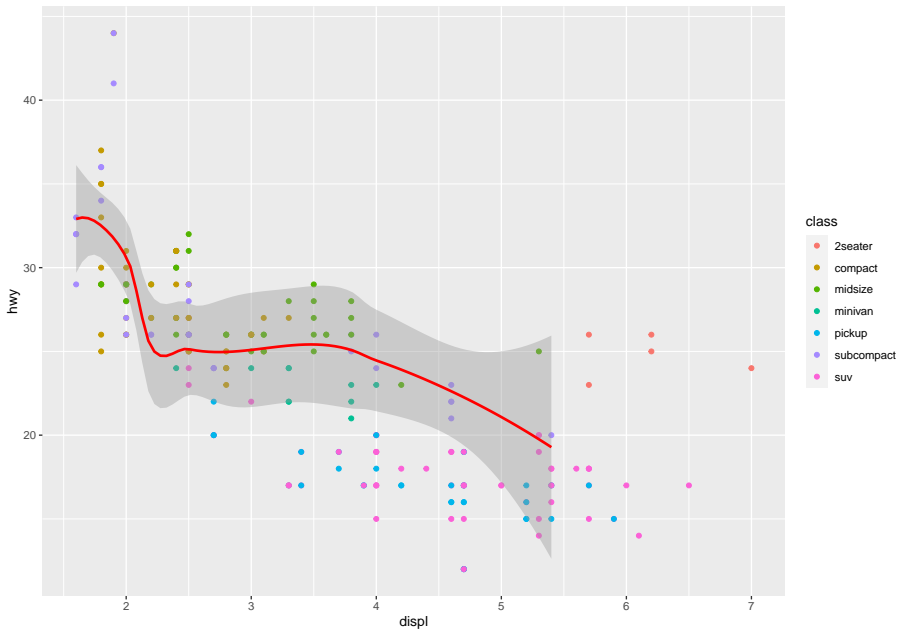
```
(mult_geom <- ggplot(cars,  
                      aes(displ, hwy,  
                          color= drv,  
                          linetype=drv)) +  
  geom_point() +  
  geom_smooth())
```

- Lo común va dentro de `ggplot()` y lo que es propio de cada geometría va dentro de su respectiva `geom`



- Podemos jugar con las configuraciones

```
(mult_geom.2 <- ggplot(mpg,  
                        aes(displ, hwy))+  
  geom_point(aes(color=class))+  
  geom_smooth(data= filter(mpg,  
                           class=='subcompact'),  
              color= 'red'))
```





- Al incluir `x` y `y` en `ggplot`, compartirán las mismas variables
- Como `color` solo está en la estética de `point`, solo los puntos varían de color de acuerdo con la categoría
- Usamos un subconjunto de datos para graficar la línea de regresión
- La línea es roja porque no está en la estética y solo está en la geometría de la regresión

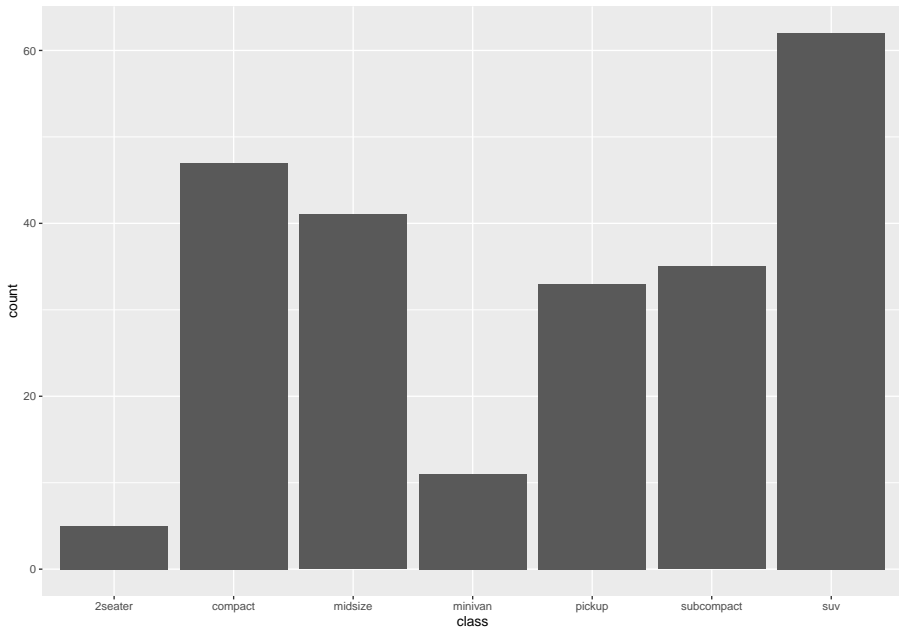
## Section 8

### Gráficos de barras

# Gráfico de barras

- Solo requerimos cambiar la geometría

```
(bar <- ggplot(cars)+  
  geom_bar(aes(class)))
```



- Construyamos un df que haga más fácil ver lo que hace el gráfico

```
cars_count <- cars %>%  
  group_by(class) %>%  
  summarise(n=n())
```

- ¿Cuál será el output?

	class	n
1	2seater	5
2	compact	47
3	midsize	41
4	minivan	11
5	pickup	33
6	subcompact	35
7	suv	62

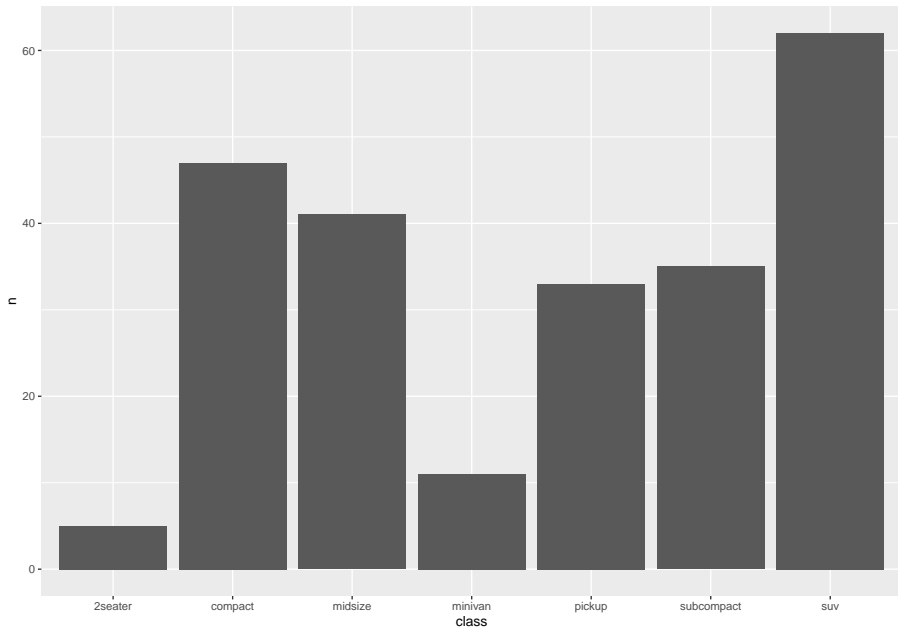
- ¿Por qué una sola variable?
- Los gráficos de barras cuentan, pero esa cuenta no está explícita en el `df`, sino que `ggplot` lo calculó (e hizo algo análogo al `df` que creamos)
- El algoritmo que calcula un nuevo valor para la gráfica se llama `stat`
- Al hacer una gráfica de barras de esta manera, `ggplot` calcula dos nuevos valores, la cuenta y la proporción
- El `stat` default para `geom_bar()` es `'count'`, de ahí que al solo poner la variable `'class'` nos entregó la cuenta de las observaciones de cada clase

# Identity

- Podemos especificar el stat que queremos
- Por ejemplo, para hacer un gráfico de barras, sin que calcule otra cosa, usamos el `stat='identity'`
- Tomemos el df que hicimos



```
(cars_count <- cars %>%  
  group_by(class) %>%  
  summarise(n=n()) %>%  
  ggplot(aes(class, n))+  
  geom_bar(stat = 'identity'))
```



# stat='identity'

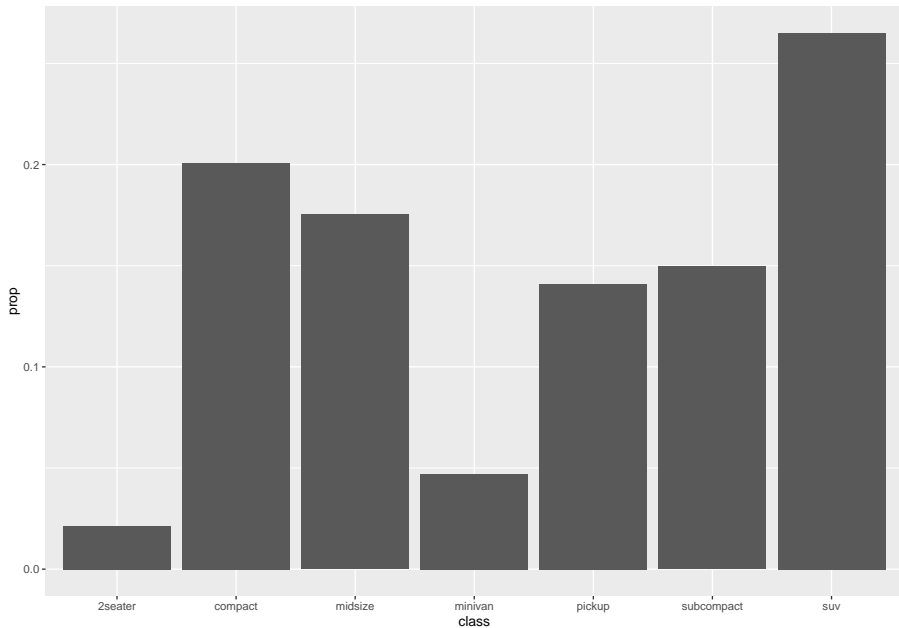
- Así, hacemos un gráfico tradicional: vinculamos una variable x a una y
- ggplot no calculó nada, sino que solo graficó dos variables preexistentes

## Barras de proporciones

- Para hacer un gráfico de barras, pero con porcentajes, tenemos que cambiar un poco el gráfico

```
(bar_prop <- ggplot(cars)+  
  geom_bar(aes(class, y=..prop..,  
              group=1)))
```

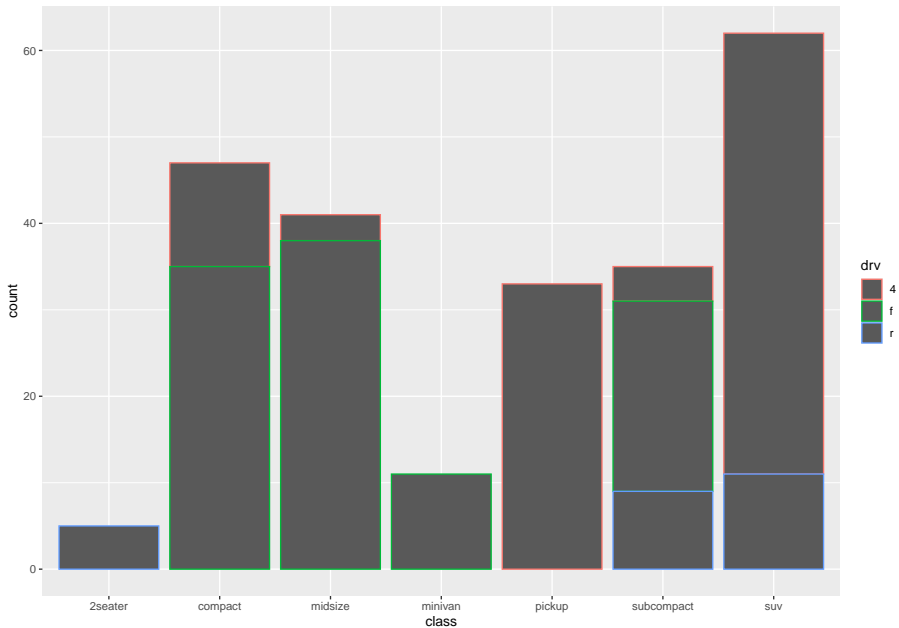
- ¿Qué pasa si no pongo la variable grupo?



## fill vs color

- Así como con los gráficos pasados, podemos vincular el color a una variable
- Hagamos el mismo gráfico de barras de proporción, solo que, para cada clase, distinguir cuántos coches hay de cada tracción dentro de cada clase

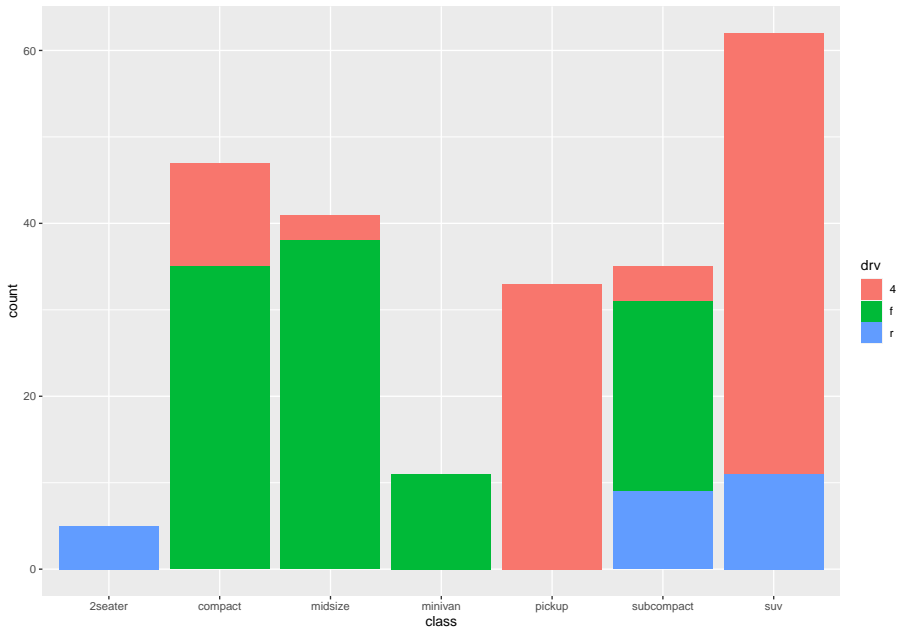
```
(bar_color <- ggplot(cars)+  
  geom_bar(aes(class,  
              color=drv)))
```





- En realidad, la estética color solo modifica el borde
  - ¿Por qué funcionaba con líneas y puntos?
- Si queremos modificar el relleno, necesitamos usar la estética fill

```
(bar_fill <- ggplot(cars)+  
  geom_bar(aes(class,  
              fill=drv)))
```

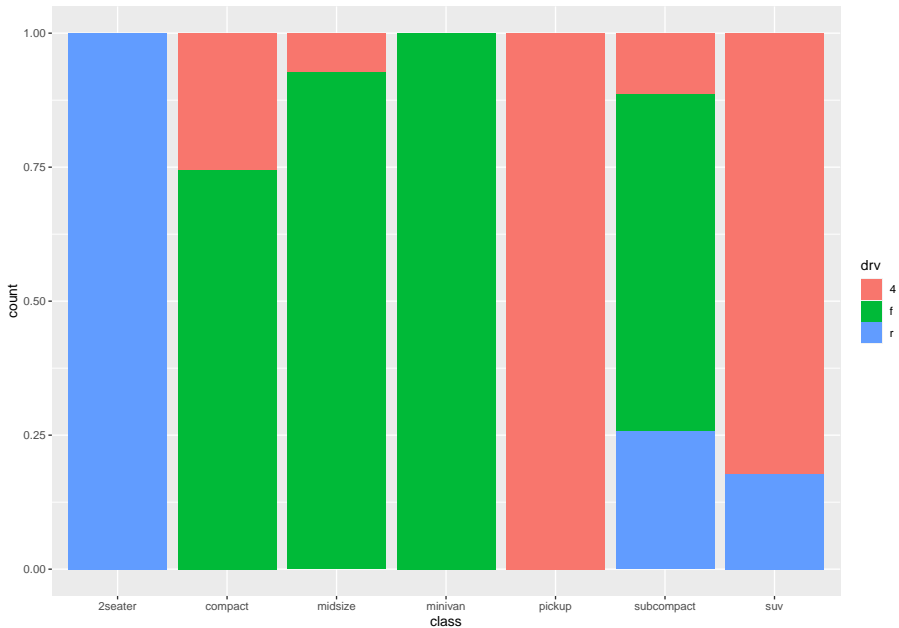


## position

- Por default, ggplot apiló las barras unas encima de las otras
- Es que el argumento *position* de la geometría es por default 'stack'
- Podemos cambiar las posiciones de las barras
- otras posiciones son
  - position='fill' las apila, pero hace las barras del mismo tamaño
  - position='dodge' pone las barras una al lado de la otra en pequeños grupos

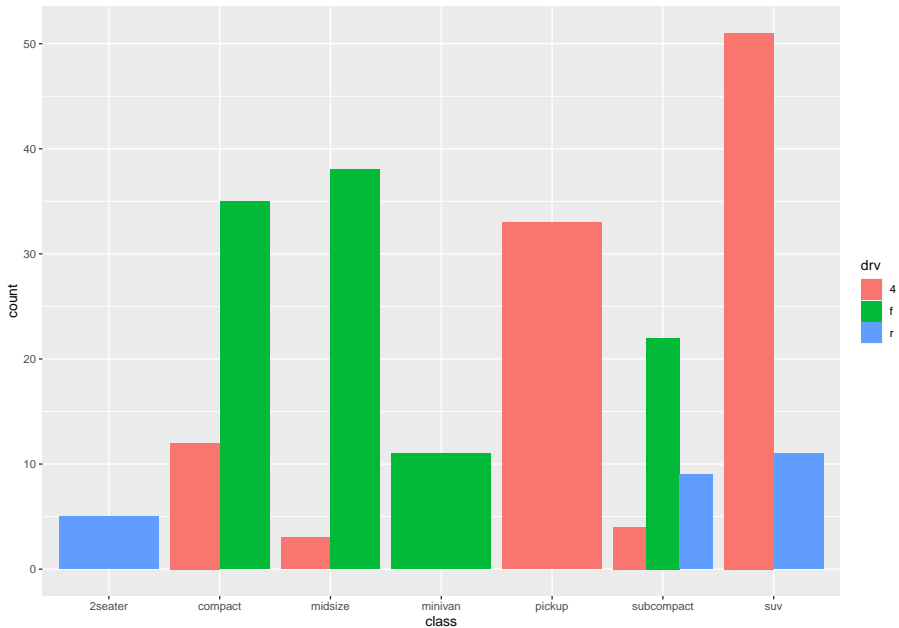
position='fill'

```
(bar_position_fill <- ggplot(cars)+  
  geom_bar(aes(class,  
              fill=drv), position='fill'))
```



position='dodge'

```
(bar_position_dodge <- ggplot(cars)+  
  geom_bar(aes(class,  
              fill=drv), position='dodge'))
```



## Section 9

# Histograma y Densidad



# Histograma y Densidad

- Para ilustrar el histograma y la densidad creemos un df de salarios de  $n$  trabajadores con
  - Una variable id
  - Una variable que identifique el género
  - su salario
- Supongamos que

$$w_{Hi} \sim N(30000, 3000)$$

$$w_{Mi} \sim N(24000, 5000)$$

```
set.seed(2022)
```

```
n <- 100
```

```
mean_h <- 30000
```

```
mean_m <- 24000
```

```
sd_h <- 3000
```

```
sd_m <- 5000
```

```
salarios <- tibble(  
  id=seq(n),
```

```
  sexo= factor(rep(c('m','h'), each= n/2)),
```

```
  salario= round(c(rnorm(n/2, mean_m, sd_m),  
                   rnorm(n/2, mean_h, sd_h)))
```

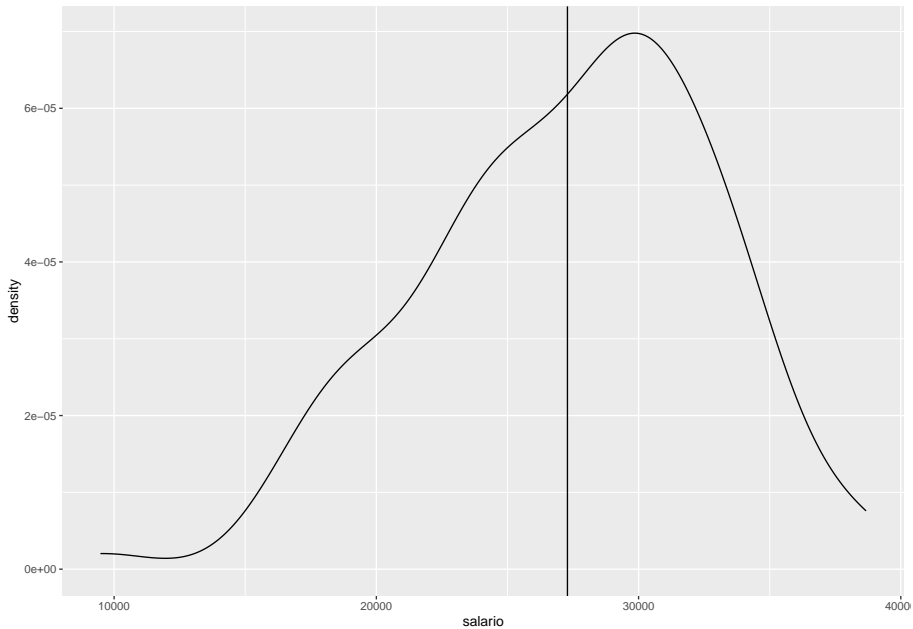
```
)
```

	id	sexo	salario
1	1	m	28501.00
2	2	m	18133.00
3	3	m	19513.00
4	4	m	16777.00
5	5	m	22345.00
6	6	m	9497.00

# Densidad

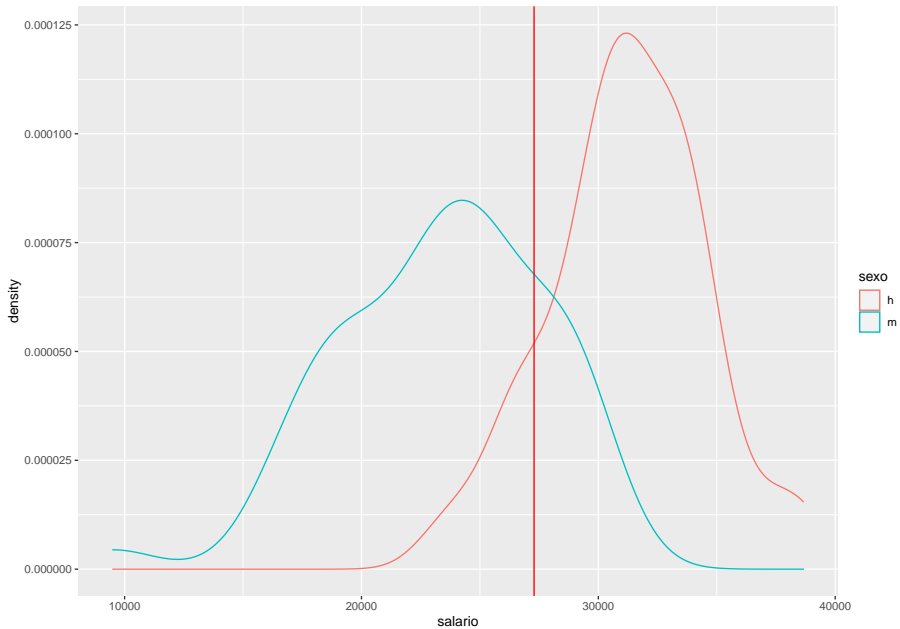
- Hacemos la gráfica de densidad con `geom_density()`
- Como es densidad, solo necesitamos especificar una variable
- Añadamos una línea vertical que cruce en la media
- las líneas horizontales o verticales son una geometría en sí
  - `geom_vline()` para líneas verticales
  - `geom_hline()` para líneas horizontales
- Si queremos que el corte de la línea dependa de los datos, tenemos que agregar la media en la estética de `geom_vline()`

```
(density <- ggplot(salarios,  
                   aes(salario))+  
  geom_density()+  
  geom_vline(aes(xintercept=mean(salario))))
```



## Densidad por grupo

```
(density_group <- ggplot(salarios,  
                          aes(salario, color= sexo))+  
  geom_density()+  
  geom_vline(aes(xintercept=mean(salario)),  
             color='red'))
```



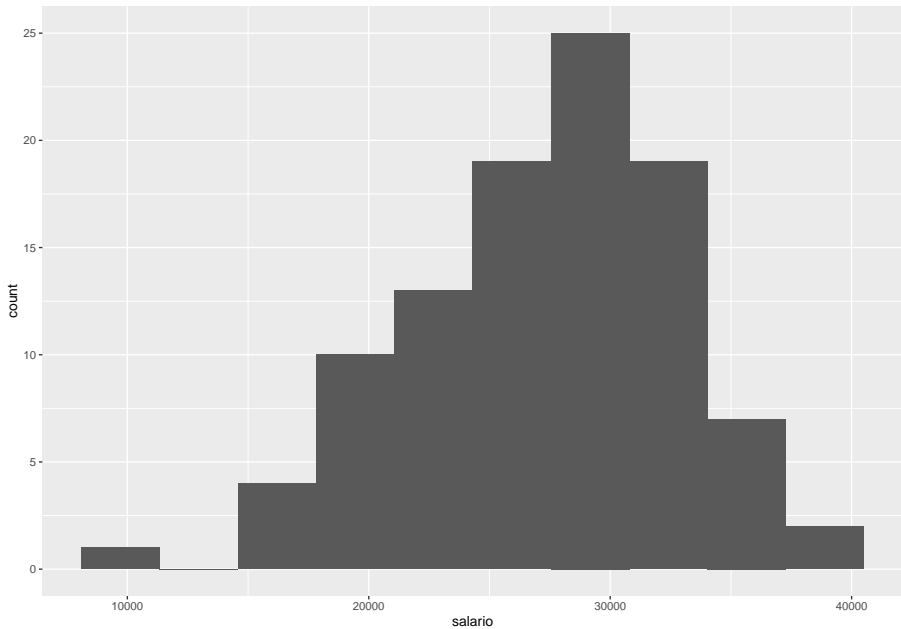


# Histograma

- Evidentemente, el histograma es muy similar a la densidad
- Podemos, además, especificar las marcas de clase
  - `bins= #` ajusta el número de marcas de clase a las especificadas
  - `binwidth= #` crea las marcas de la longitud deseada

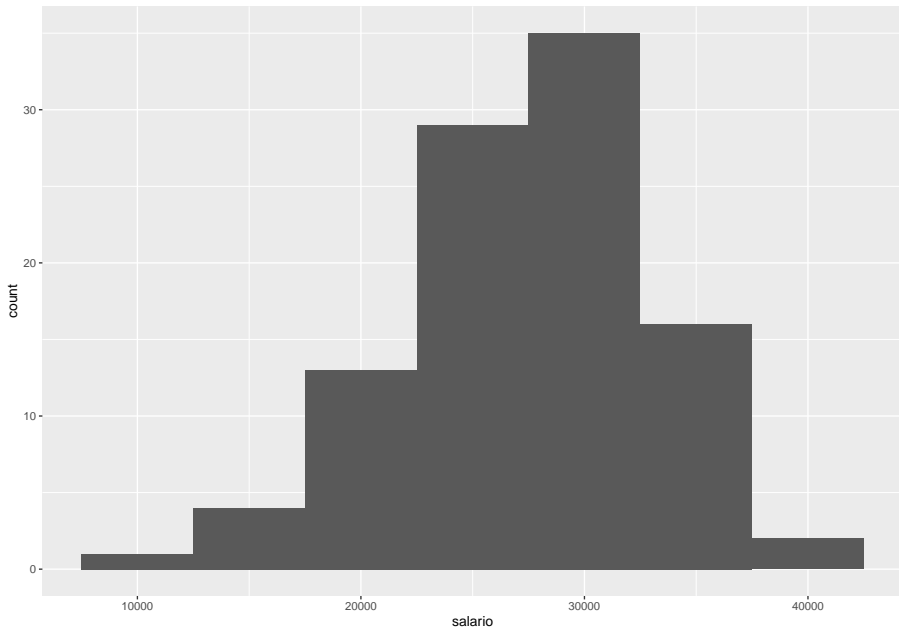
- Repliquemos lo mismo de la densidad, pero con el histograma
- Probemos primero con el número de marcas de clase

```
(histogram_b <- ggplot(salarios,  
                        aes(salario))+  
  geom_histogram(bins=10))
```



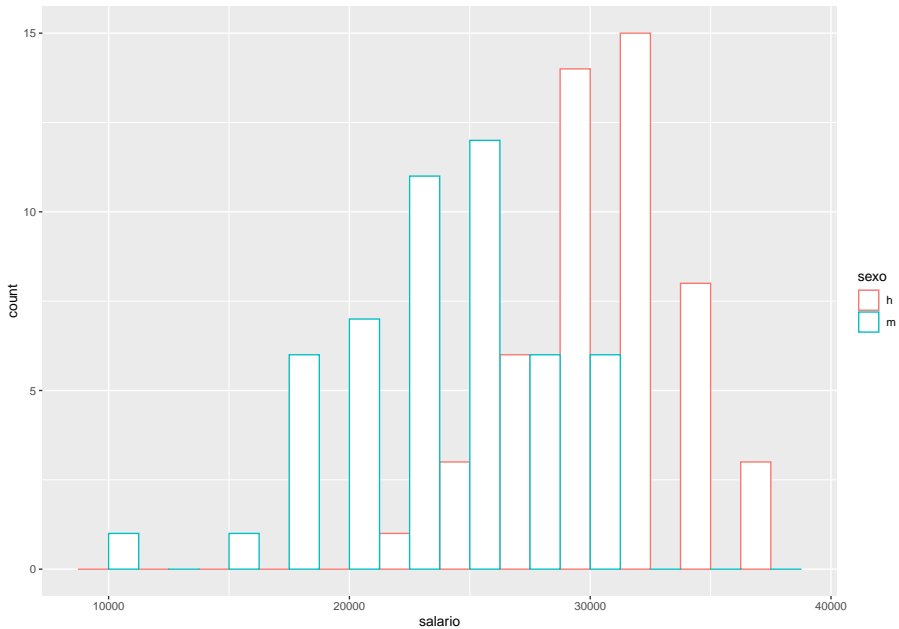
- Ahora con la longitud de clase

```
(histogram_bwidth <- ggplot(salarios,  
                             aes(salario))+  
  geom_histogram(binwidth = 5000))
```



- Así como con la densidad, podemos distinguir por color

```
(histogram_sexo <-  
  ggplot(salarios,  
    aes(salario, color= sexo))+  
  geom_histogram(binwidth = 2500,  
    position= 'dodge',  
    fill='white'))
```



## Section 10

ggsave()



# ggsave()

- Los gráficos de `ggplot()` pueden guardarse como cualquier objeto
- Podemos guardar nuestra gráfica generada como un archivo de formato de nuestra preferencia con `ggsave()`
- Ejecutarlo una y otra vez no genera un nuevo archivo, sino que lo sobrescribe
- Podemos modificar tamaño o escala

```
ggsave(  
  filename, # nombre para guardar  
  plot = last_plot(), # grafica que va a guardar (ultima pred  
  device = NULL, # formato  
  path = NULL, # donde lo va a guardar  
)
```