

# 01\_exploratorio

Ita Santiago

15/8/2020

## Propinas

Los siguientes datos fueron registrados en un restaurante durante cuatro días consecutivos:

```
library(tidyverse)

## -- Attaching packages -----
----- tidyverse 1.3.0 --

## v ggplot2 3.3.2     v purrr   0.3.4
## v tibble  3.0.3     v dplyr    1.0.1
## v tidyr   1.1.1     v stringr  1.4.0
## v readr   1.3.1     vforcats 0.5.0

## -- Conflicts -----
----- tidyverse_conflicts() --
## x dplyr::filter() masks stats::filter()
## x dplyr::lag()   masks stats::lag()

library(patchwork)

## Lee los datos
tips <- read_csv("tips.csv")

## Warning: Missing column names filled in: 'X1' [1]

## Parsed with column specification:
## cols(
##   X1 = col_double(),
##   total_bill = col_double(),
##   tip = col_double(),
##   sex = col_character(),
##   smoker = col_character(),
##   day = col_character(),
##   time = col_character(),
##   size = col_double()
## )

glimpse(tips)

## Rows: 244
## Columns: 8
```

```

## $ X1      <dbl> 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 11, 12, 13, 14, 15,
16, 1...
## $ total_bill <dbl> 16.99, 10.34, 21.01, 23.68, 24.59, 25.29, 8.77,
26.88, 1...
## $ tip        <dbl> 1.01, 1.66, 3.50, 3.31, 3.61, 4.71, 2.00, 3.12,
1.96, 3....
## $ sex         <chr> "Female", "Male", "Male", "Male", "Female", "Male",
"Male", ...
## $ smoker     <chr> "No", "No", "No", "No", "No", "No", "No",
"No", "No", ...
## $ day         <chr> "Sun", "Sun", "Sun", "Sun", "Sun", "Sun", "Sun",
"Sun", ...
## $ time        <chr> "Dinner", "Dinner", "Dinner", "Dinner", "Dinner",
"Dinner", ...
## $ size        <dbl> 2, 3, 3, 2, 4, 4, 2, 4, 2, 2, 2, 4, 2, 4, 2, 2, 3,
3, 3, ...

## Recodificar nombres y niveles
propinas <- tips %>%
  rename(cuenta_total = total_bill,
         propina = tip, sexo = sex,
         fumador = smoker,
         dia = day, momento = time,
         num_personas = size) %>%
  mutate(sexo = recode(sexo, Female = "Mujer", Male = "Hombre"),
         fumador = recode(fumador, No = "No", Si = "Si"),
         dia = recode(dia, Sun = "Dom", Sat = "Sab", Thur = "Jue", Fri =
"Vie"),
         momento = recode(momento, Dinner = "Cena", Lunch = "Comida"))
%>%
  select(-sexo) %>%
  mutate(dia = fct_relevel(dia, c("Jue", "Vie", "Sab", "Dom")))
propinas

## # A tibble: 244 x 7
##       X1 cuenta_total propina fumador dia   momento num_personas
##   <dbl>      <dbl>    <dbl> <chr>   <fct> <chr>          <dbl>
## 1     1        17.0    1.01  No     Dom   Cena            2
## 2     2        10.3    1.66  No     Dom   Cena            3
## 3     3        21.0    3.50  No     Dom   Cena            3
## 4     4        23.7    3.31  No     Dom   Cena            2
## 5     5        24.6    3.61  No     Dom   Cena            4
## 6     6        25.3    4.71  No     Dom   Cena            4
## 7     7        8.77   2.00  No     Dom   Cena            2
## 8     8        26.9    3.12  No     Dom   Cena            4
## 9     9        15.0    1.96  No     Dom   Cena            2
## 10   10       14.8    3.23  No     Dom   Cena            2
## # ... with 234 more rows

```

## 1. Calcula percentiles de la variable propina junto con mínimo y máximo

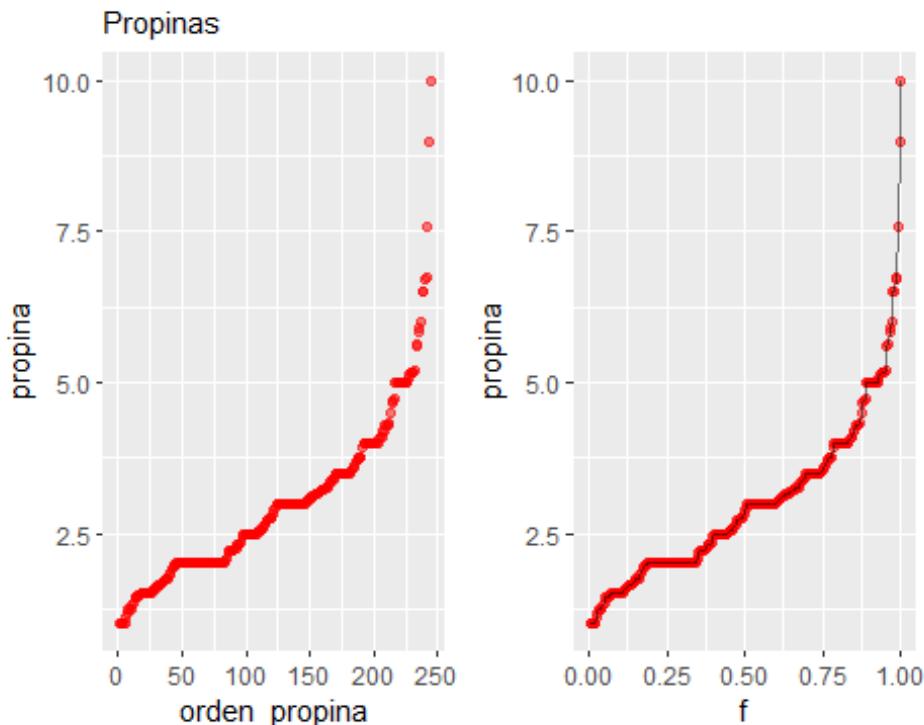
```
quantile(propinas$propina)
```

```
##      0%    25%    50%    75%   100%
## 1.0000 2.0000 2.9000 3.5625 10.0000
```

## 2. Haz una gráfica de cuantiles de la variable propina

```
propinas <- propinas %>%
  mutate(orden_propina = rank(propina, ties.method = "first"),
        f = orden_propina / n())

g_orden <- ggplot(propinas, aes(y = propina, x = orden_propina)) +
  geom_point(colour = "red", alpha = 0.5) +
  labs(subtitle = "Propinas")
g_cuantiles <- ggplot(propinas, aes(y = propina, x = f)) +
  geom_point(colour = "red", alpha = 0.5) +
  geom_line(alpha = 0.5) +
  labs(subtitle = "")
g_orden + g_cuantiles
```

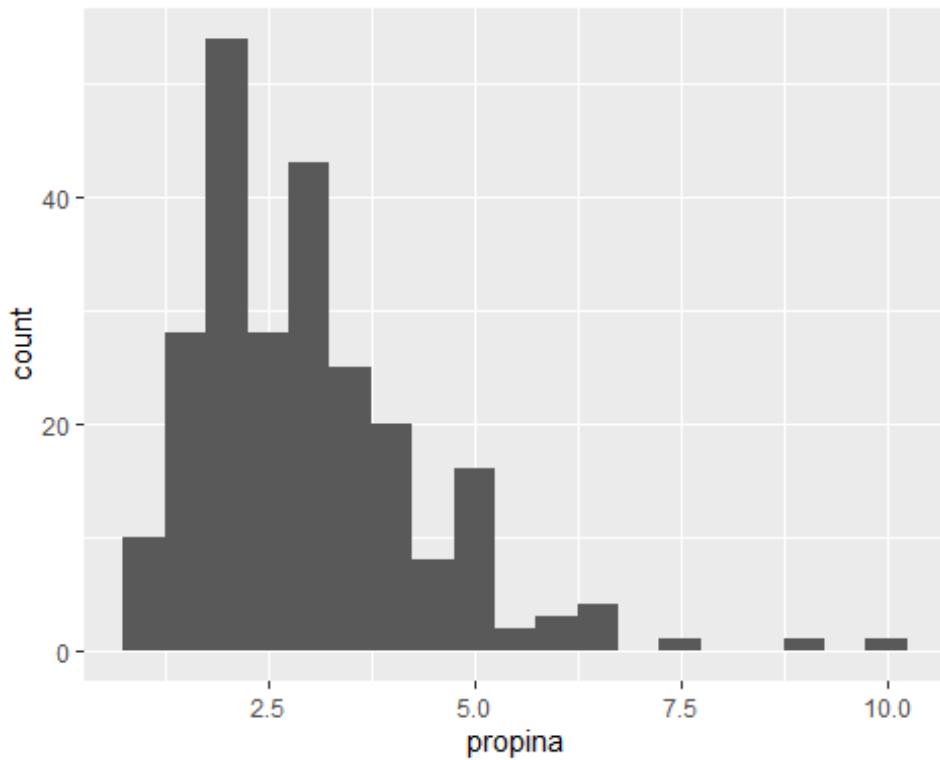


### 3. Haz un

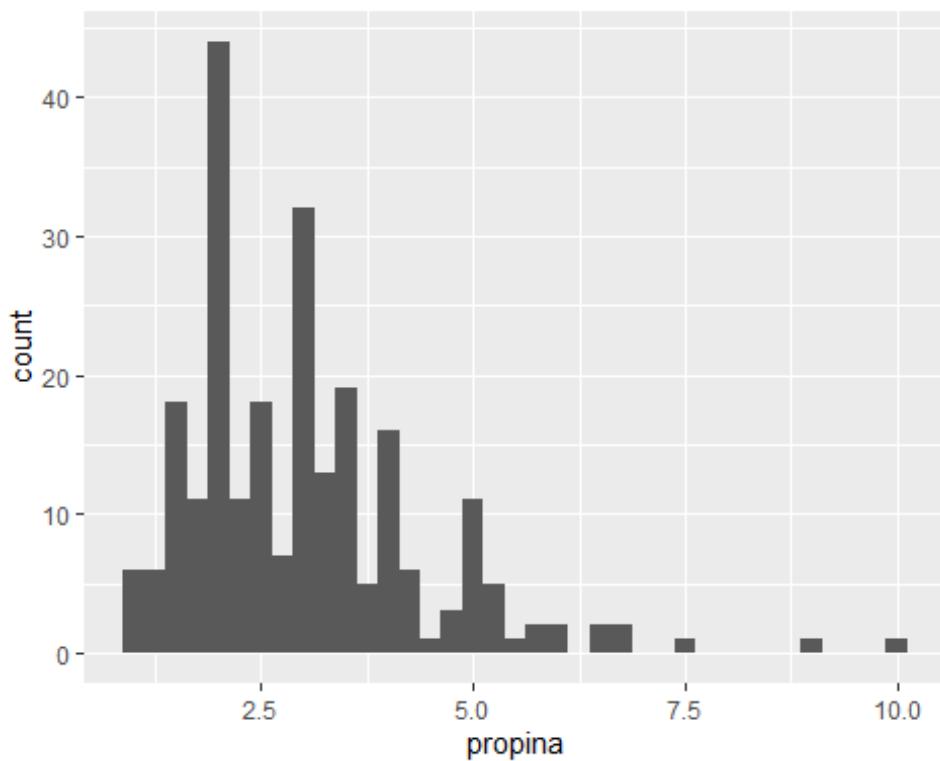
histograma de la variable propinas

Ajusta distintos anchos de banda

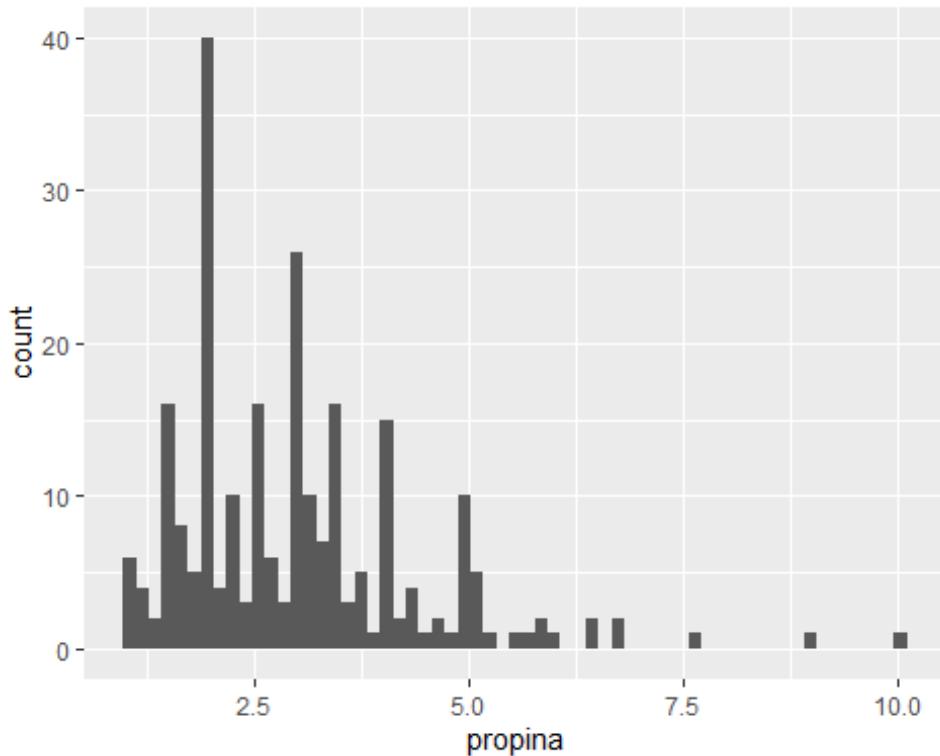
```
ggplot(propinas, aes(x = propina)) +
  geom_histogram(binwidth = 0.5)
```



```
ggplot(propinas, aes(x = propina)) +  
  geom_histogram(binwidth = 0.25)
```

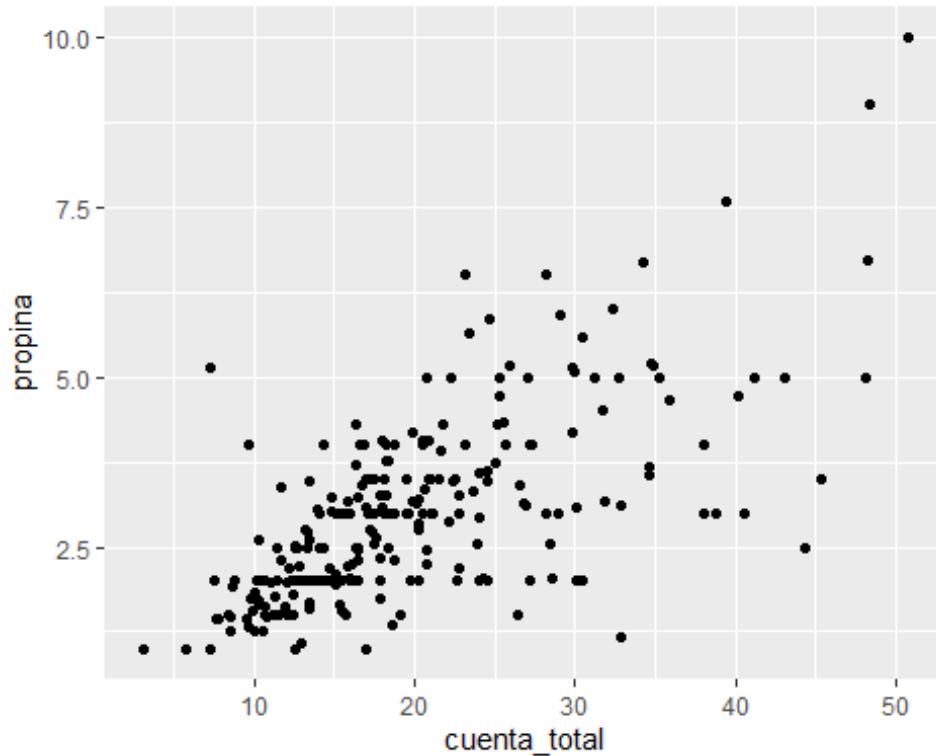


```
ggplot(propinas, aes(x = propina)) +  
  geom_histogram(binwidth = 0.15)
```



#### 4. Haz una gráfica de cuenta total contra propina

```
ggplot(propinas, aes(x= cuenta_total, y = propina)) +  
  geom_point()
```



## 5. Calcula propina en porcentaje de la cuenta total

calcula algunos cuantiles de propina en porcentaje

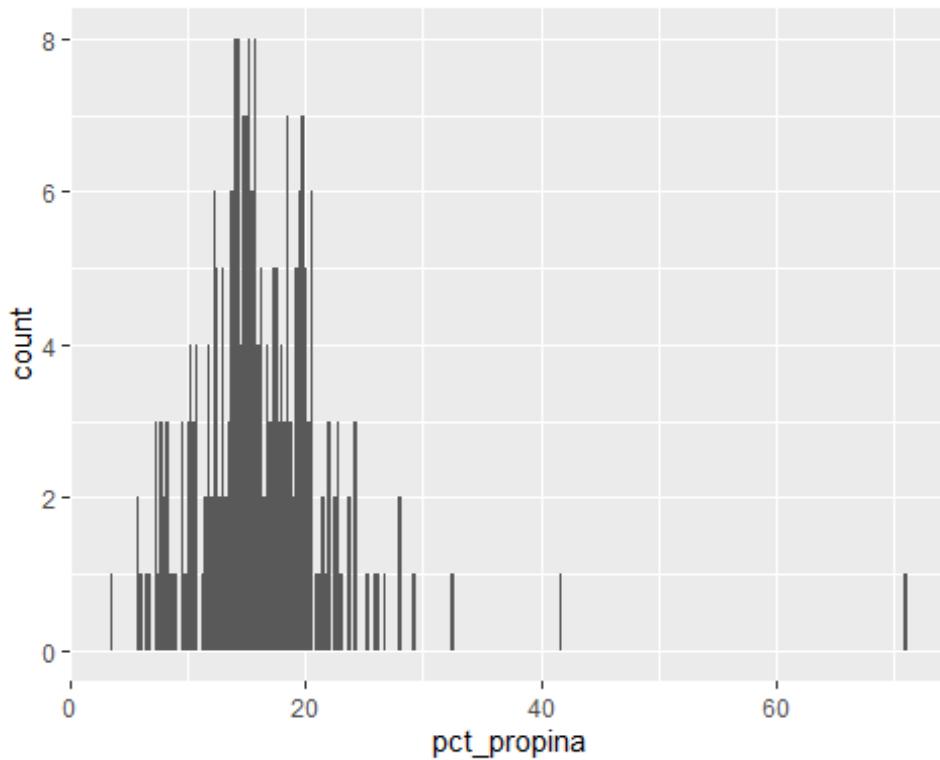
```
propinas <- propinas %>%
  mutate(pct_propina = 100 * propina / cuenta_total)

quantile(propinas$pct_propina)
##            0%          25%          50%          75%         100%
## 3.563814 12.912736 15.476977 19.147549 71.034483
```

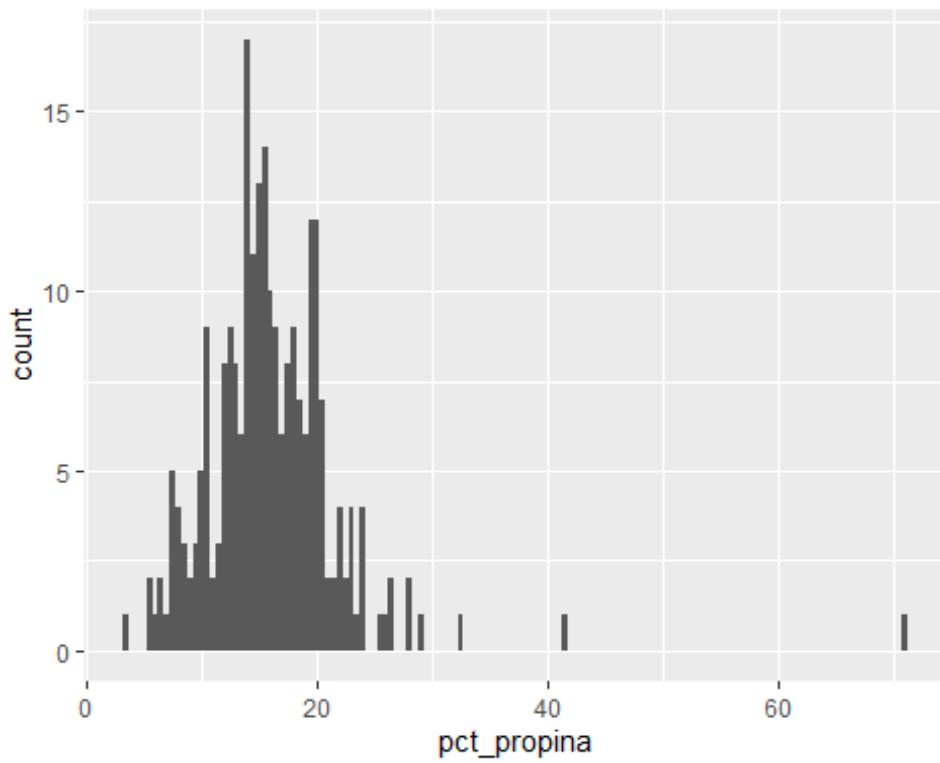
## 6. Haz un histograma de la propina en porcentaje.

Prueba con distintos anchos de banda.

```
ggplot(propinas, aes(x = pct_propina)) +
  geom_histogram(binwidth = 0.25)
```



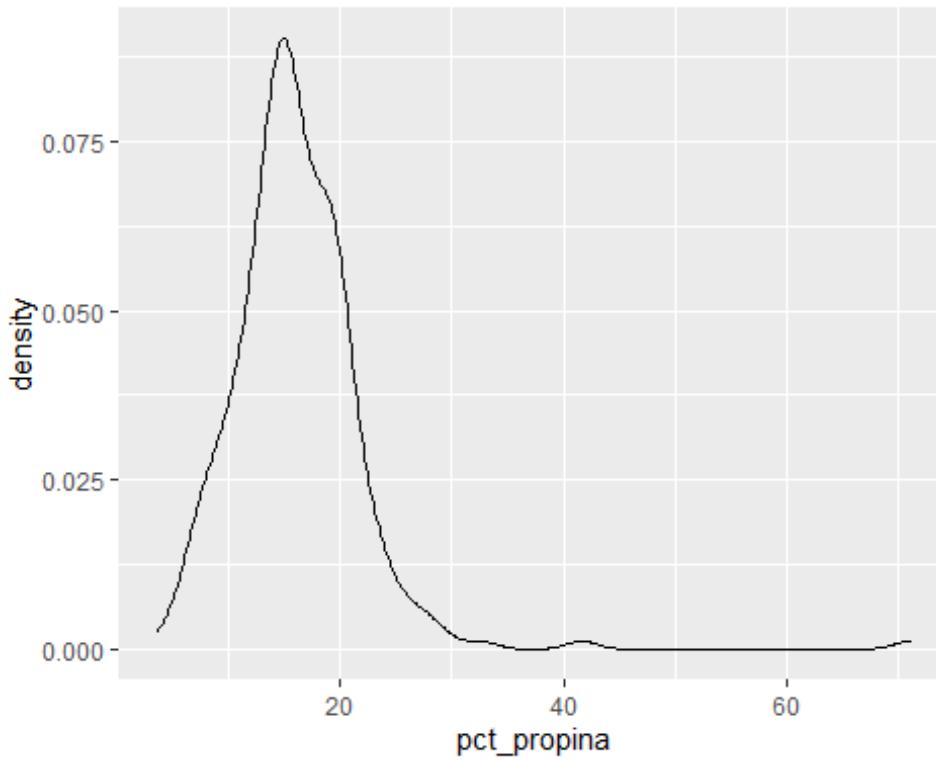
```
ggplot(propinas, aes(x = pct_propina)) +  
  geom_histogram(binwidth = 0.5)
```



## 7. Describe la distribución de propina en pct.

¿Hay datos atípicos?

```
ggplot(propinas, aes(x = pct_propina)) +  
  geom_density()
```



Podemos

observar que la curva está sesgada hacia la izquierda, después del 25%, podemos inferir que estos serían los porcentajes de propina altos.

## 8. Filtra los casos con porcentaje de propina muy altos.

¿Qué tipos de cuentas son? ¿Son cuentas grandes o chicas?

```
head(arrange(propinas, desc(pct_propina)))
```

	cuenta_total	propina	fumador	dia	momento	num_personas	
## # A tibble: 6 x 10							
##	X1	propina	fumador	dia	momento	num_personas	
orden_propina							
## <dbl>	<dbl>	<dbl>	<chr>	<fct>	<chr>	<dbl>	
<int>							
## 1	173	7.25	5.15	Yes	Dom	Cena	2
229							
## 2	179	9.6	4	Yes	Dom	Cena	2
199							
## 3	68	3.07	1	Yes	Sab	Cena	1
1							
## 4	233	11.6	3.39	No	Sab	Cena	2

```

167
## 5   184      23.2    6.5 Yes    Dom  Cena        4
238
## 6   110      14.3     4   Yes    Sab  Cena        2
195
## # ... with 2 more variables: f <dbl>, pct_propina <dbl>
propinas %>%
  filter(pct_propina > 25)

## # A tibble: 10 x 10
##       X1 cuenta_total propina fumador dia    momento num_personas
orden_propina
##   <dbl>      <dbl>    <dbl> <chr>   <fct> <chr>      <dbl>
<int>
## 1     52      10.3    2.6  No     Dom  Cena        2
113
## 2     68      3.07    1     Yes    Sab  Cena        1
1
## 3     94      16.3    4.3  Yes    Vie  Cena        2
211
## 4    110      14.3     4   Yes    Sab  Cena        2
195
## 5    150      7.51    2     No    Jue  Comida     2
59
## 6    173      7.25    5.15 Yes    Dom  Cena        2
229
## 7    179      9.6     4   Yes    Dom  Cena        2
199
## 8    184      23.2    6.5  Yes    Dom  Cena        4
238
## 9    222      13.4    3.48 Yes    Vie  Comida     2
172
## 10   233      11.6    3.39 No    Sab  Cena        2
167
## # ... with 2 more variables: f <dbl>, pct_propina <dbl>

```

Se puede observar que en realidad no fueron cuentas grandes y la mayoría son cuentas en la “cena” y de los fumadores

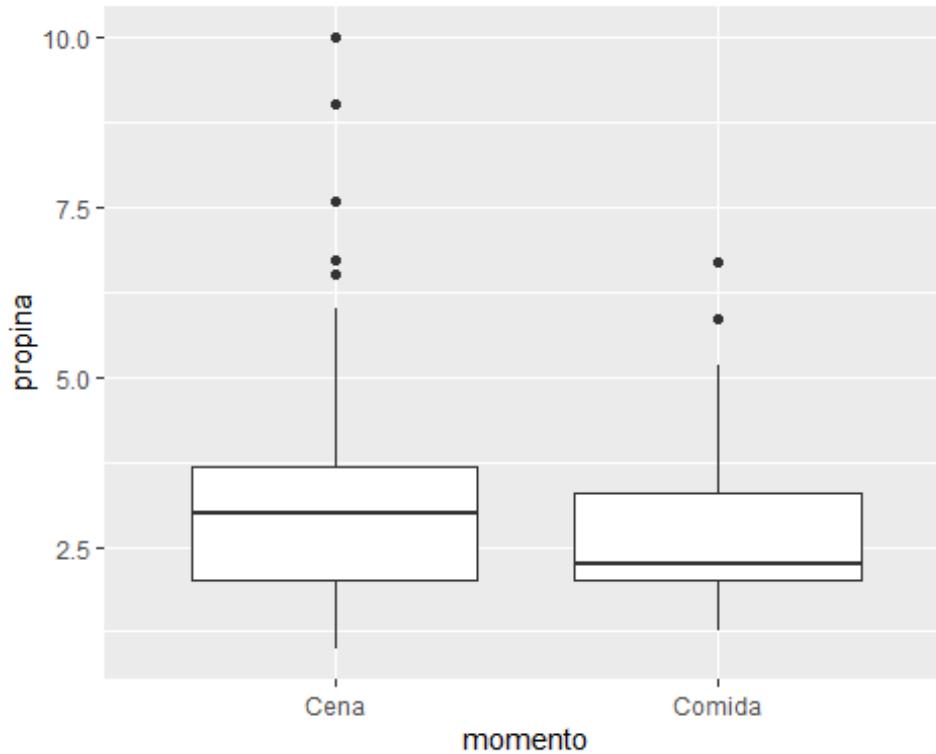
## 9. Haz una diagrama de caja y brazos para propina en dolares dependiendo del momento (comida o cena)

¿Cuál parece más grande? ¿Por qué? Haz otras gráficas si es necesario.

```

ggplot(propinas, aes(x = propina, y = momento)) +
  geom_boxplot() +
  coord_flip()

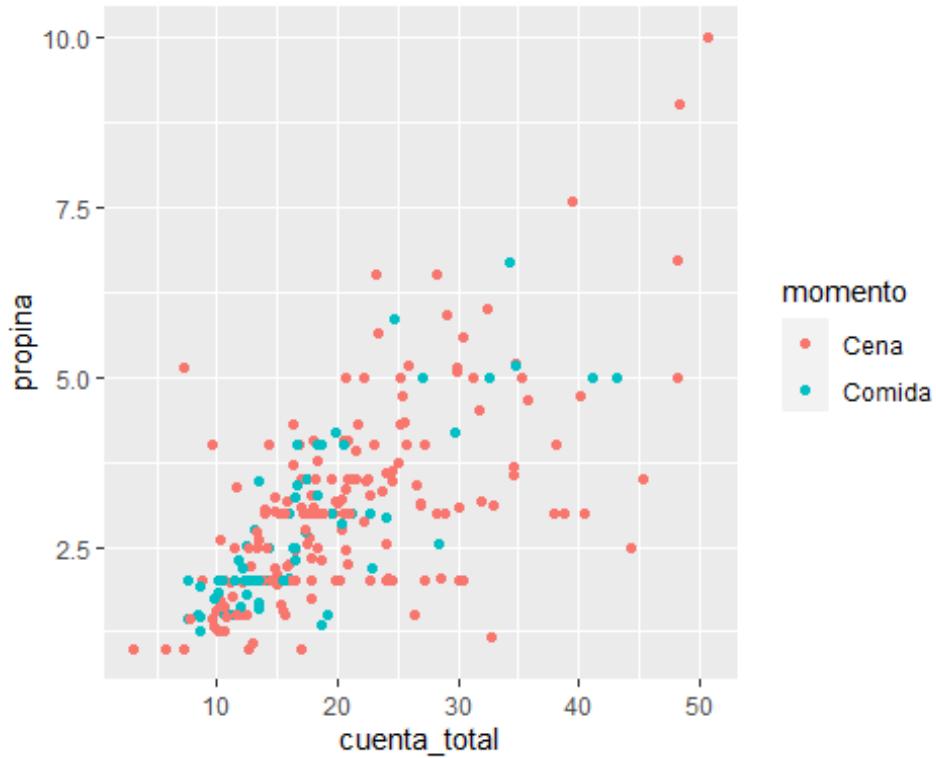
```



El diagrama

de caja de la cena es más grande, esto se debe a que las propinas de la cena están más dispersos a la mediana de las propinas de la cena. Incluso se puede ver que tiene más datos atípicos.

```
ggplot(propinas, aes(x = cuenta_total, y = propina, group = momento)) +  
  geom_point(aes(color = momento), size = 1.5)
```



En la gráfica anterior se puede observar que hay más propinas asignadas a las cuentas totales, aunque también podemos ver que son datos más dispersos.

A continuación se graficarán las densidades de las agrupaciones de “Cena” y “Comida”.

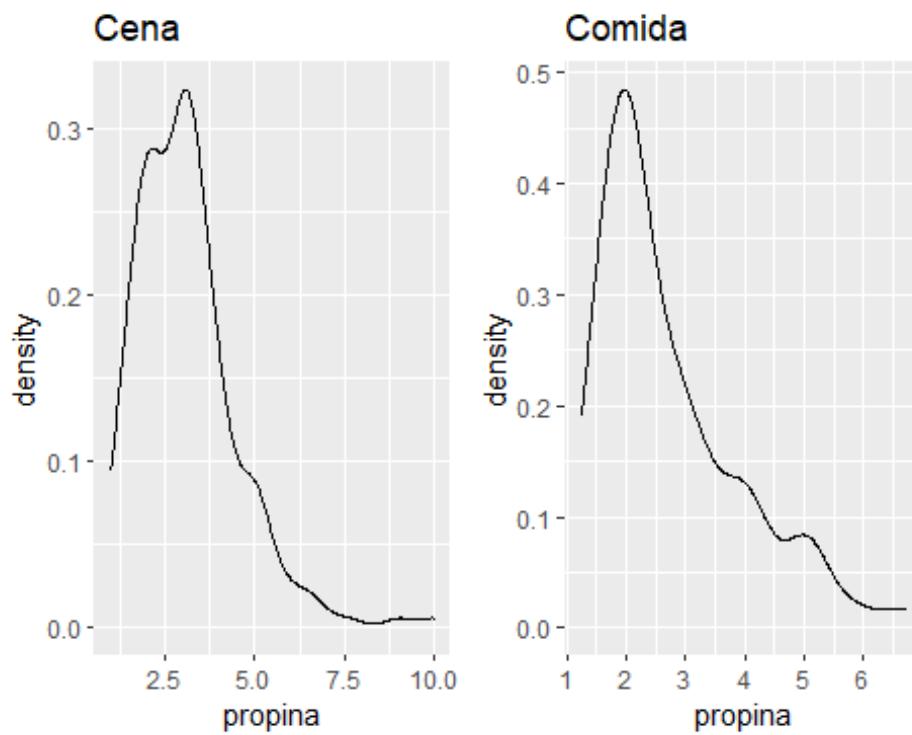
```
cena <- propinas %>%
  filter(momento == 'Cena')

comida <- propinas %>%
  filter(momento == 'Comida')

g_cena <- ggplot(cena, aes(x = propina)) +
  geom_density() +
  ggtitle("Cena")

g_comida <- ggplot(comida, aes(x = propina)) +
  geom_density() +
  ggtitle("Comida")

g_cena + g_comida
```



Se puede observar que la curva que describe la distribución de “cena” es más ancha que la de comida, lo cual nos confirma que los datos están más “dispersos”