

InteRculturales

Introducción a técnicas de ciencias sociales computacionales

Centro de Estudios Interculturales e Indígenas
Sesión 2 - 2025

Recapitulando...



Tidyverse

Conjunto de paquetes de R diseñados para ciencia de datos. Incluye herramientas como ggplot2, dplyr, tidyr, readr, entre otros, que comparten una sintaxis coherente y principios comunes (funciones pipe (`|>` o `%>%`) y manipulación de datos "ordenados").

```
head(starwars)
```

```
names(starwars)
```

```
## [1] "name"      "height"    "mass"      "hair_color" "skin_color"  
## [6] "eye_color" "birth_year" "sex"       "gender"    "homeworld"  
## [11] "species"   "films"     "vehicles"  "starships"
```

Recapitulando...



Tidyverse: Select

Sirve para elegir columnas específicas de un data frame.

```
starwars %>%  
  select(name, species, height, mass) |> head(3)
```

```
## # A tibble: 3 × 4  
##   name          species height  mass  
##   <chr>         <chr>    <int> <dbl>  
## 1 Luke Skywalker Human     172    77  
## 2 C-3P0         Droid     167    75  
## 3 R2-D2         Droid      96    32
```

Recapitulando...



Tidyverse: Filter

Permite filtrar filas según condiciones lógicas.

```
starwars %>% filter(species == "Human", mass > 80)
```

```
## # A tibble: 6 × 14
##   name      height  mass hair_color skin_color eye_color birth_year sex  gender
##   <chr>      <int> <dbl> <chr>      <chr>      <chr>      <dbl> <chr> <chr>
## 1 Darth Va...    202   136 none        white       yellow      41.9 male masculi...
## 2 Owen Lars     178   120 brown, gr... light       blue        52   male masculi...
## 3 Biggs Da...    183    84 black       light       brown       24   male masculi...
## 4 Anakin S...    188    84 blond       fair       blue        41.9 male masculi...
## 5 Qui-Gon ...    193    89 brown       fair       blue        92   male masculi...
## 6 Mace Win...    188    84 none        dark       brown       72   male masculi...
## # i 5 more variables: homeworld <chr>, species <chr>, films <list>,
## #   vehicles <list>, starships <list>
```

Recapitulando...



Tidyverse: Mutate

Crea nuevas columnas o modifica variables existentes.

```
starwars %>%  
  mutate(imc_ficticio = mass / (height / 100)^2) %>%  
  select(name, imc_ficticio) %>%  
  arrange(desc(imc_ficticio)) |>  
  head(3)
```

```
## # A tibble: 3 × 2  
##   name                imc_ficticio  
##   <chr>              <dbl>  
## 1 Jabba Desilijic Tiure 443.  
## 2 Dud Bolt            50.9  
## 3 Yoda                 39.0
```

Recapitulando...

Tidyverse: Group_by + summarise

Group_by: Crea nuevas columnas o modifica variables existentes y **Summarise**: Genera resúmenes estadísticos por grupo (si se usó group_by()) o para todo el conjunto.

```
starwars %>% group_by(species) %>%
  summarise(
    promedio_altura = mean(height, na.rm = TRUE)
  ) %>%
  arrange(desc(promedio_altura)) |> # Ordenar por número de personajes
  head(3)
```

```
## # A tibble: 3 × 2
##   species promedio_altura
##   <chr>          <dbl>
## 1 Quermian        264
## 2 Wookiee         231
## 3 Kaminoan        221
```

Hoy veremos...

- ¿Qué es `ggplot2` y cómo funciona?
- Visualizaciones básicas: puntos, densidades, barras
- Transformación de datos antes de graficar
- Facetas y estética
- Guardar gráficos con `ggsave()`
- Buenas prácticas en visualización

ggplot2: un nueva forma de pensar y visualizar datos



`tidyr` permite:

- "Traduce" datos en elementos visuales

Bases de datos ordenadas ("tidy")

- El punto de partida de un gráfico en `ggplot` es una base de datos "tidy".
- Si los datos no existen en el formato necesario para visualizarlos, necesitamos primero "darles forma".

Bases de datos ordenadas ("tidy")

```
datos <- data.frame(  
  region = c("Norte", "Centro", "Sur"),  
  hombres = c(50000, 70000, 60000),  
  mujeres = c(52000, 68000, 63000)  
)
```

datos

```
##   region hombres mujeres  
## 1  Norte   50000   52000  
## 2 Centro   70000   68000  
## 3   Sur    60000   63000
```

Bases de datos ordenadas ("tidy")

```
library(tidyverse)

resumen <- datos %>%
  summarise(
    hombres = mean(hombres),
    mujeres = mean(mujeres)
  ) %>%
  t() %>%                                # transponer
  as.data.frame() %>%
  mutate(sexo = rownames(.),             # pasar nombres de fila a columna
    promedio = V1) %>%
  select(sexo, promedio); resumen
```

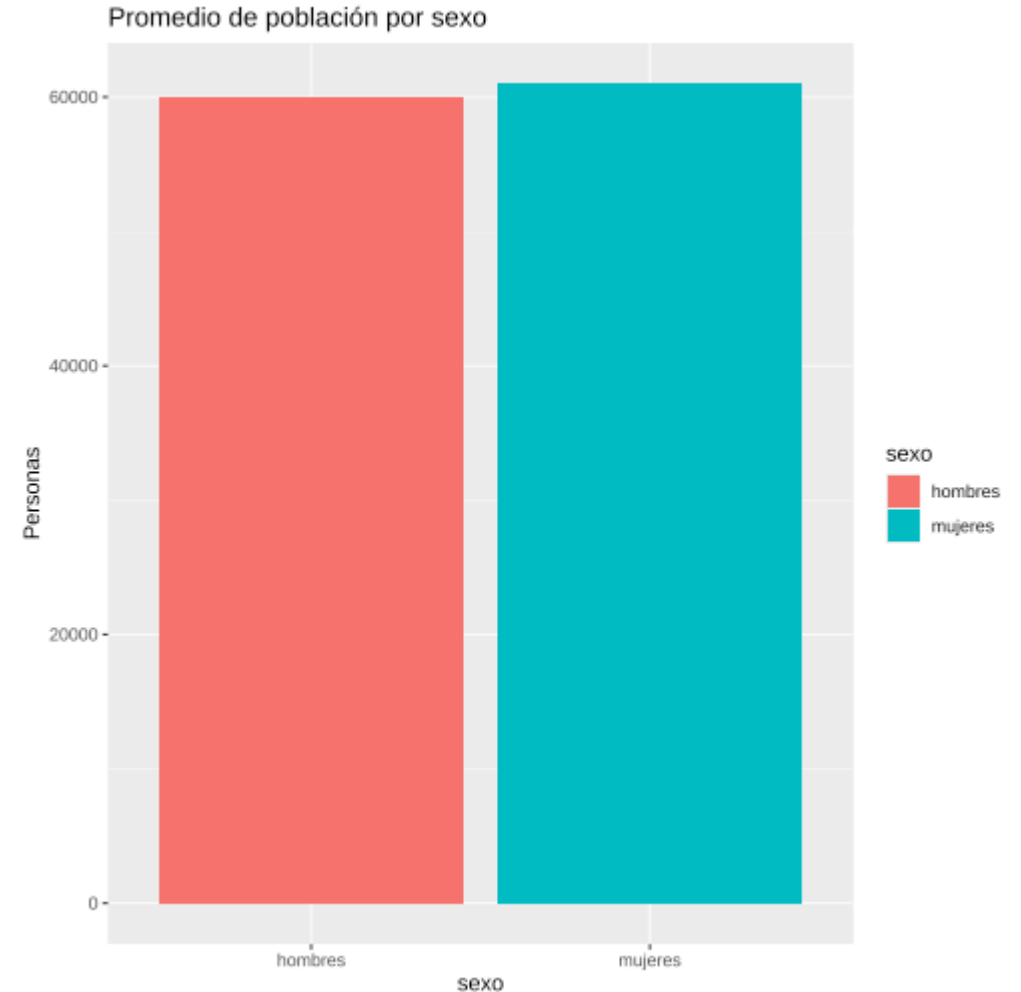
```
##           sexo promedio
## hombres hombres    60000
## mujeres mujeres    61000
```

Bases de datos ordenadas ("tidy")

```
library(ggplot2)

resumen <- data.frame(
  sexo = c("hombres", "mujeres"),
  promedio = c(60000, 61000)
)

g1 <- ggplot(resumen,
             aes(x = sexo,
                 y = promedio,
                 fill = sexo)) +
  geom_col() +
  labs(title = "Promedio de población",
       y = "Personas")
```



Sobre Ggplot2

`{ggplot2}` es una librería de visualización de datos bastante popular en el mundo de la ciencia de datos. Sus principales características son su atractivo, su conveniencia para la exploración de datos, un gran potencial de personalización, y un extenso ecosistema de extensiones que nos permiten generar visualizaciones prácticamente de cualquier tipo

Sistema de capas en `ggplot2`

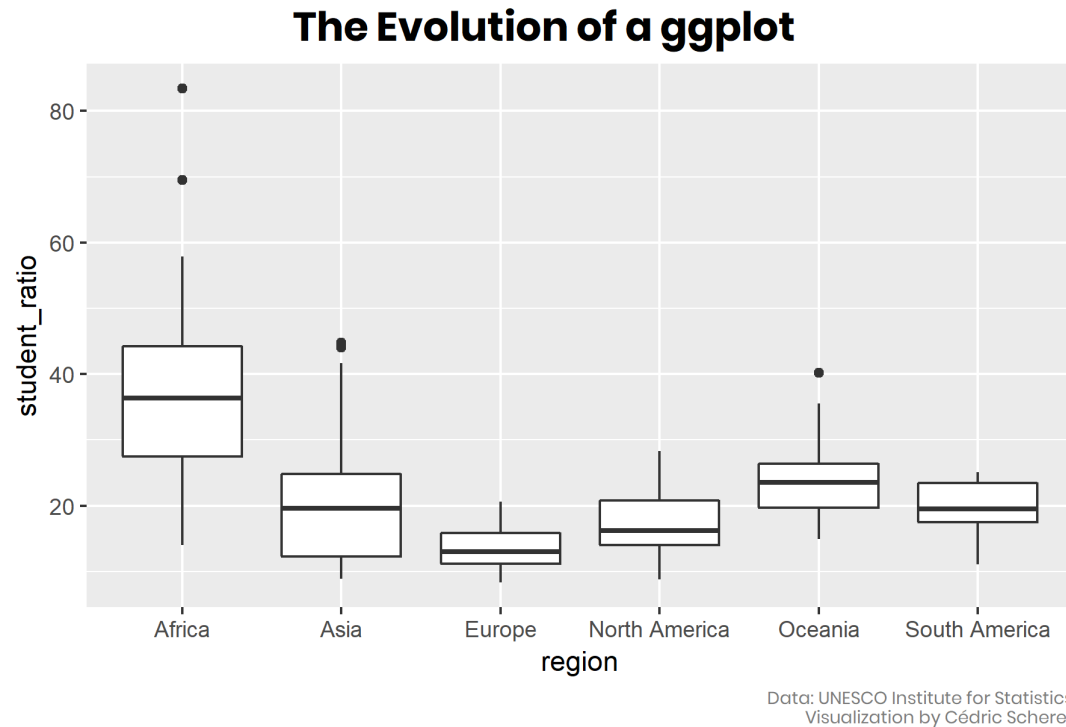
La librería **`{ggplot2}`** permite crear gráficos sumando capas. Cada capa cumple una función específica y se puede agregar según lo que se quiera comunicar o refinar.

Capas principales:

- **Datos**: base a graficar.
- **Estéticas (`aes()`)**: asigna variables a ejes, color, forma, etc.
- **Geometrías (`geom_`)**: define el tipo de gráfico (puntos, líneas, barras...).
- **Escalas (`scale_`)**: ajusta rangos, paletas, límites.
- **Coordenadas (`coord_`)**: define el sistema de ejes y límites espaciales.
- **Facetas (`facet_`)**: divide datos en subgráficos según una variable.
- **Temas (`theme()`)**: controla apariencia visual (texto, fondo, grillas...).



Recursos esenciales para trabajar con **ggplot2**





Documentación oficial y Cheatsheets

1.  ggplot2.tidyverse.org

- Sitio oficial del paquete `ggplot2`.
- Contiene documentación completa, funciones ordenadas por categoría, ejemplos y novedades del desarrollo.

1.  [Cheatsheet oficial de ggplot2 \(PDF\)](#)

- Publicado por RStudio (ahora Posit).
- Muy útil para tener a mano todas las funciones esenciales y su sintaxis.
- Descargable en PDF.

Galerías de gráficos y ejemplos prácticos

1. The R Graph Gallery

- Gran repositorio de gráficos creados con `ggplot2`.
- Incluye código, ejemplos con datos simulados y personalizaciones.
- Organizado por tipo de gráfico (líneas, barras, mapas, etc.)

1. Data to Viz

- Recurso que ayuda a elegir el tipo de gráfico según tu tipo de variable (categórica, continua, etc.)
- Cada recomendación incluye un ejemplo hecho con `ggplot2`.
- Gran puente entre teoría visual y aplicación práctica.



Personalización de gráficos y temas visuales



ggthemes (temas pre-hechos)

- Reproduce estilos como Wall Street Journal, The Economist, FiveThirtyEight, Excel y más.
- Permite una personalización estética muy rápida.



BBC style plot – bbplot

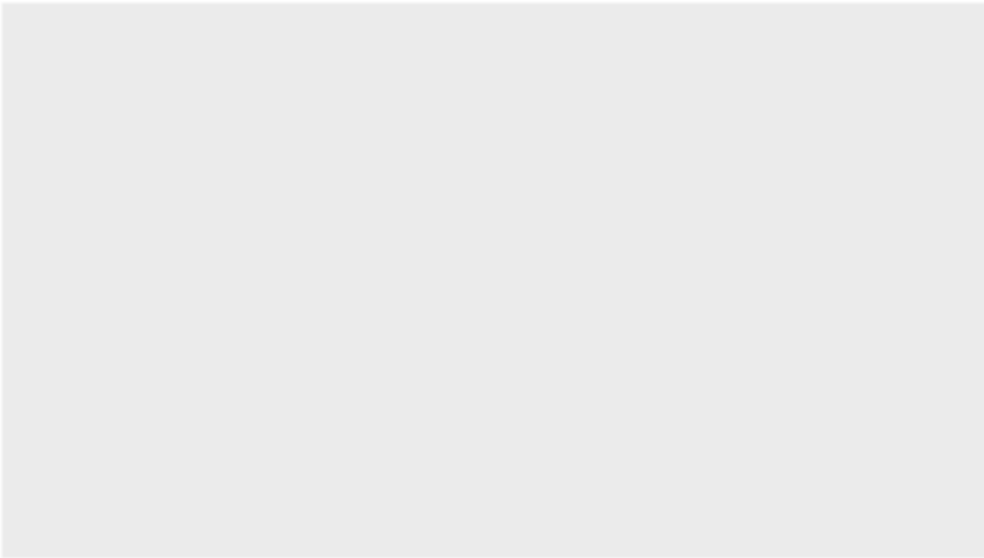
- Tema y funciones auxiliares creadas por la BBC.
- Genera gráficos que cumplen con sus estándares editoriales (claridad, color, tipografía).

Vamos al Ggplot2

```
library(ggplot2)  
library(palmerpenguins)
```

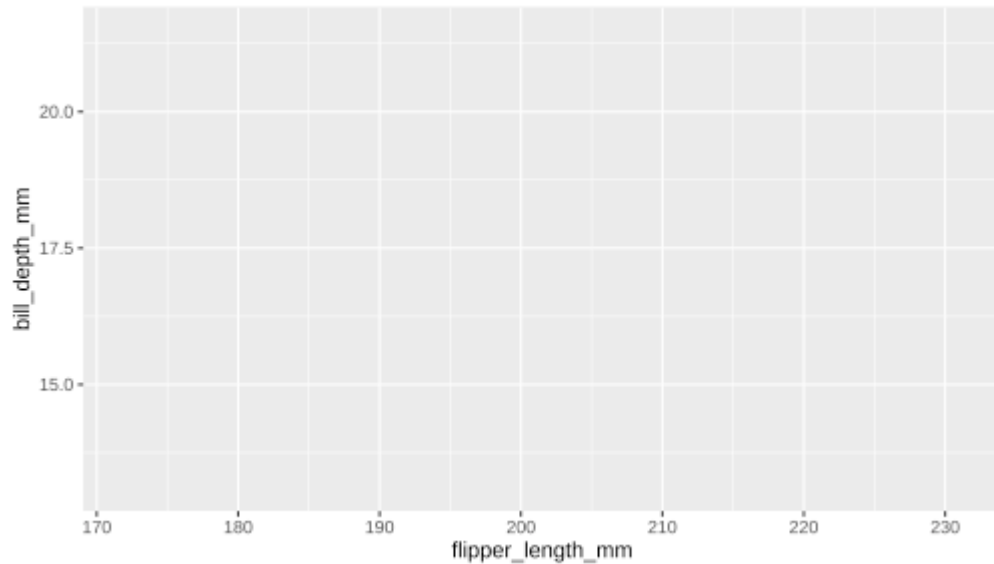
Vamos al Ggplot2: Ejemplo vacío

```
penguins |> ggplot()
```



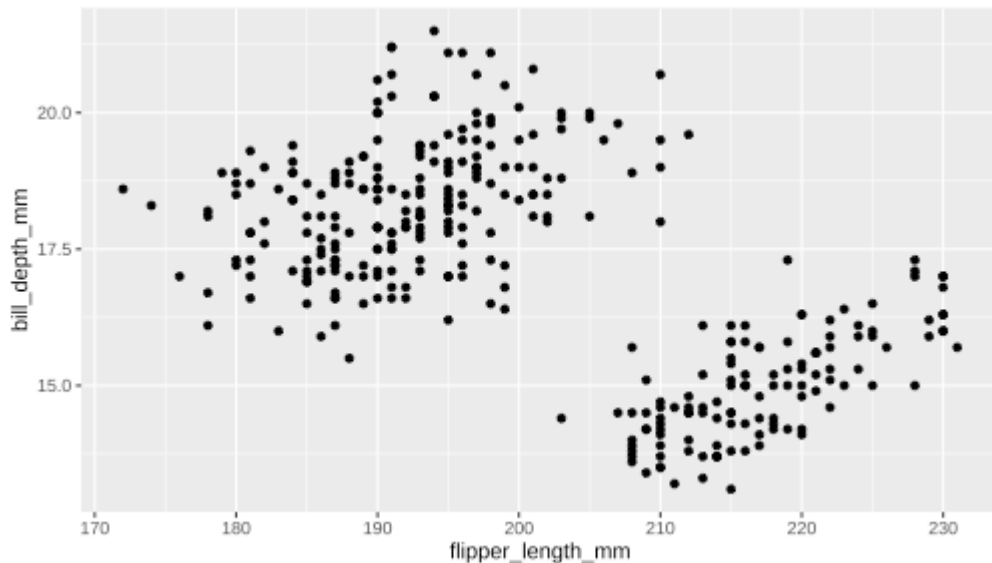
Vamos al Ggplot2: Pongamos lo ejes

```
penguins |>  
  ggplot() + # iniciar el gráfico  
  # definir el mapeo de variables a características estéticas del gráfico  
  aes(x = flipper_length_mm , # eje x (horizontal)  
      y = bill_depth_mm)
```



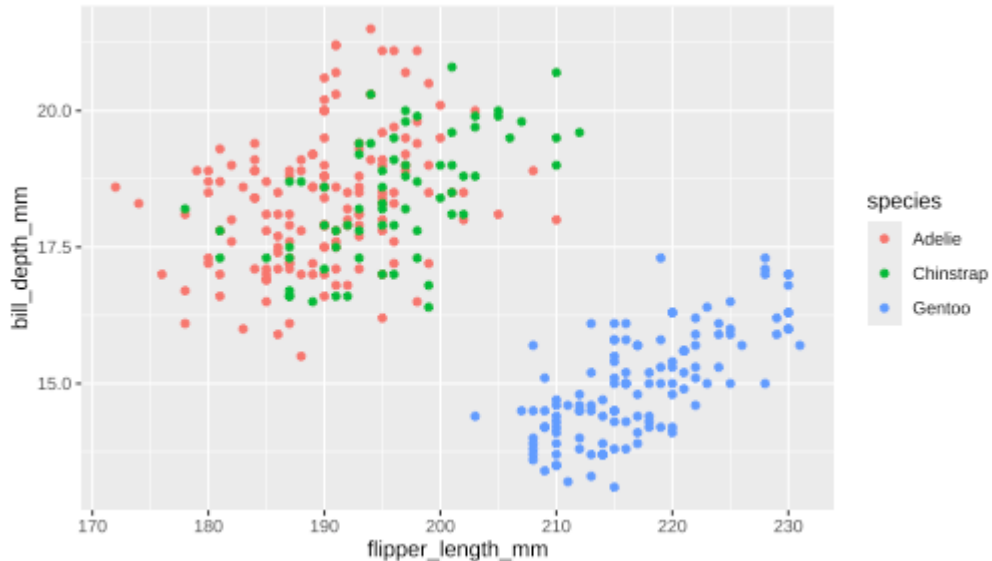
Vamos al Ggplot2: Definimos los puntos

```
penguins |>  
  ggplot() + # iniciar el gráfico  
  # definir el mapeo de variables a características estéticas del gráfico  
  aes(x = flipper_length_mm , # eje x (horizontal)  
      y = bill_depth_mm) + # eje y (vertical)  
  # agregar una capa de geometría  
  geom_point() # geometría de puntos
```



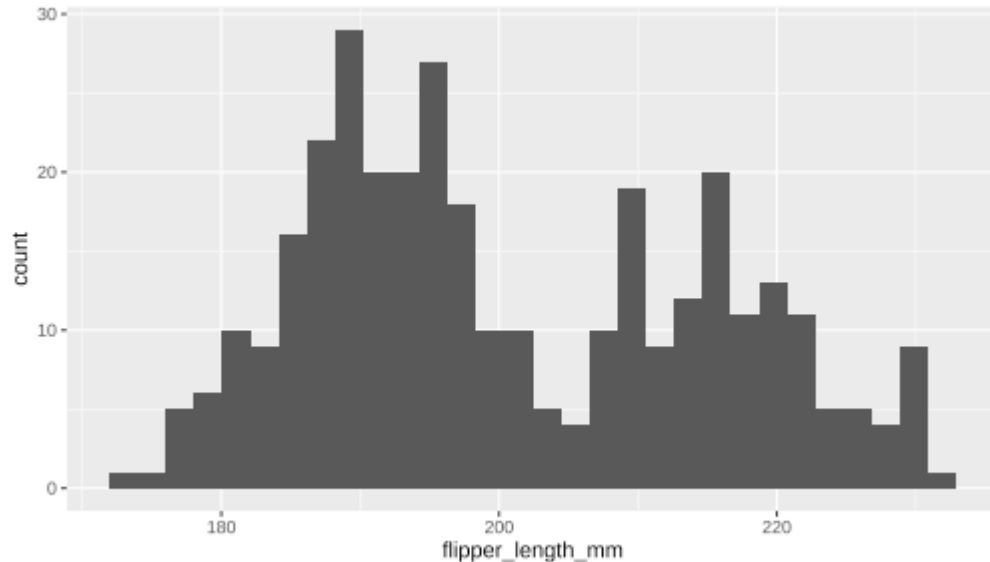
Vamos al Ggplot2: Definimos los puntos y el color

```
penguins |>  
  ggplot() + # iniciar el gráfico  
  # definir el mapeo de variables a características estéticas del gráfico  
  aes(x = flipper_length_mm, # eje x (horizontal)  
      y = bill_depth_mm, # eje y (vertical)  
      color = species) + # color por especie  
  # agregar una capa de geometría  
  geom_point() # geometría de puntos
```



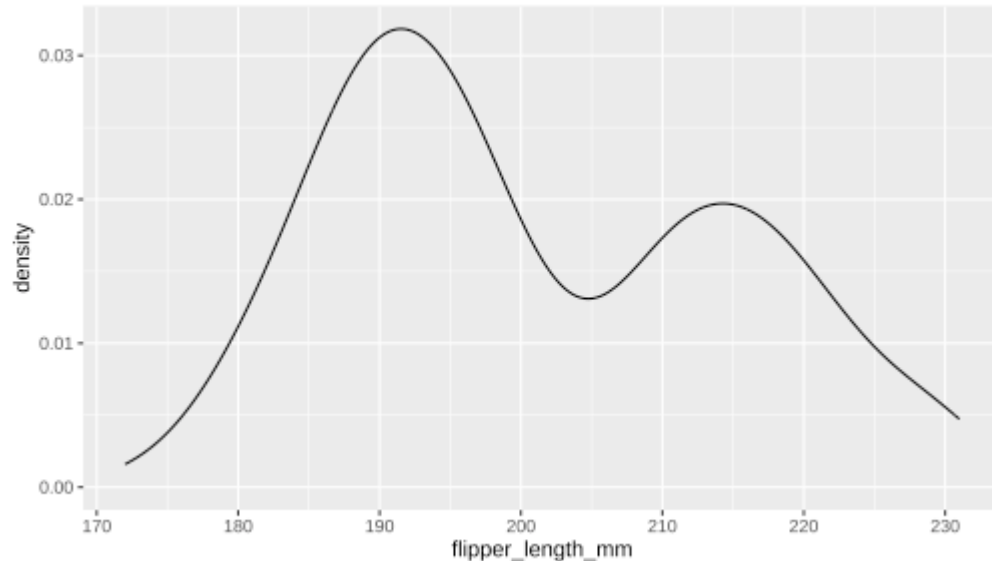
Vamos al Ggplot2: Histograma

```
penguins |> # datos  
  ggplot() + # iniciar  
  aes(x = flipper_length_mm) + # variable horizontal  
  geom_histogram() # histograma
```



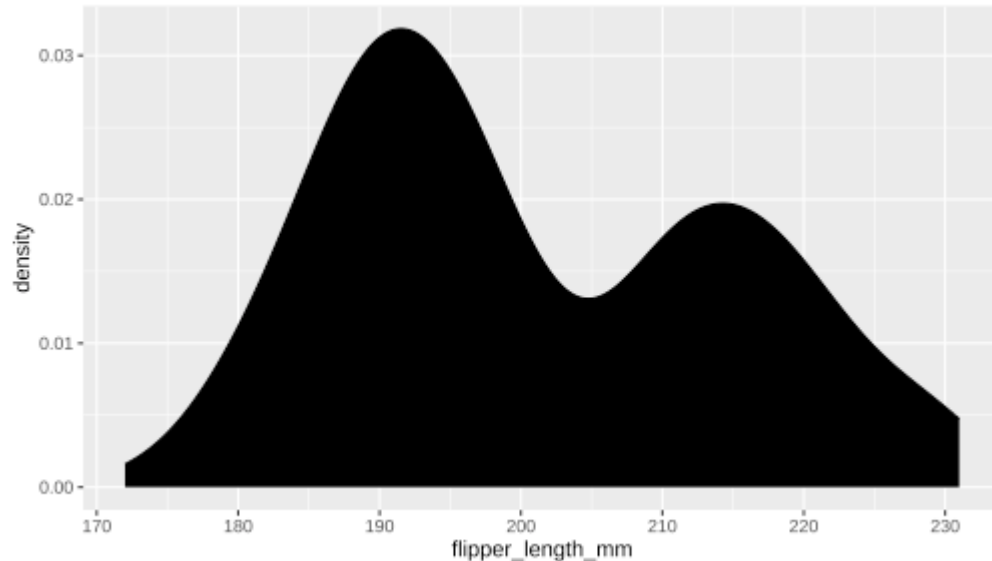
Vamos al Ggplot2: Densidad

```
penguins |> # datos  
  ggplot() + # iniciar  
  aes(x = flipper_length_mm) + # variable horizontal  
  geom_density() # histograma
```



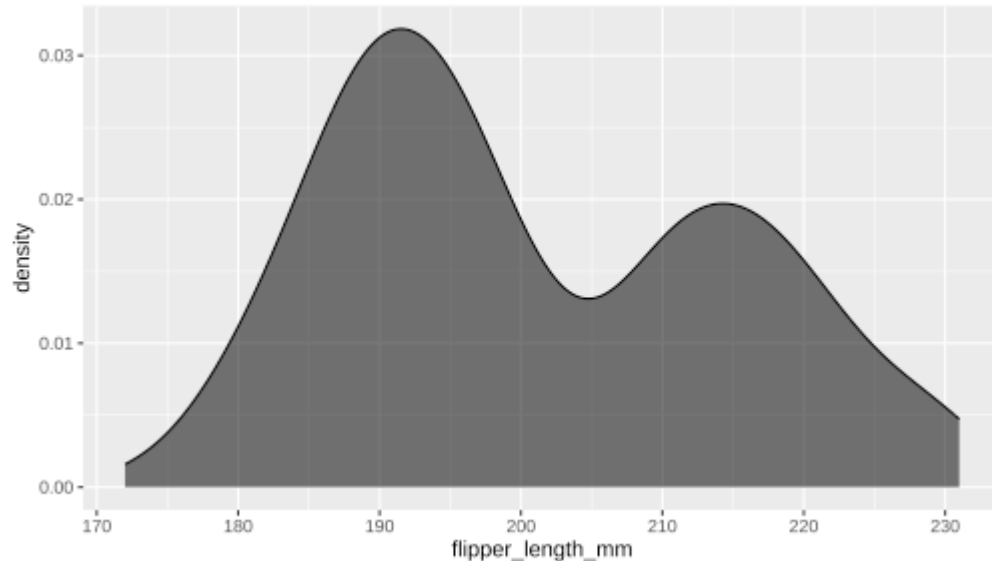
Vamos al Ggplot2: Densidad y fondo

```
penguins |> # datos  
  ggplot() + # iniciar  
  aes(x = flipper_length_mm) + # variable horizontal  
  geom_density(fill = "black")
```



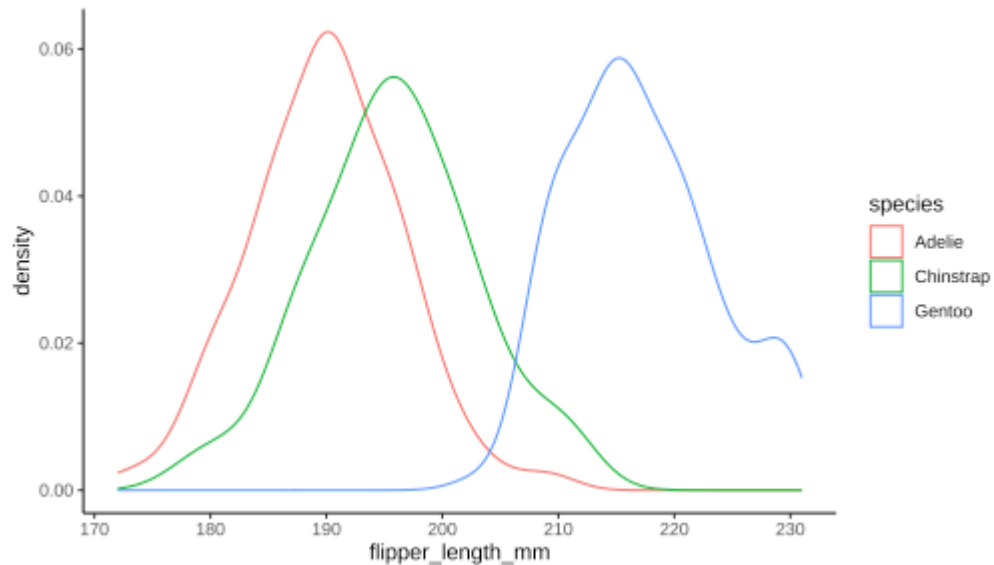
Vamos al Ggplot2: Densidad y fondo

```
penguins |> # datos  
  ggplot() + # iniciar  
  aes(x = flipper_length_mm) + # variable horizontal  
  geom_density(fill = "black", alpha = 0.6)
```



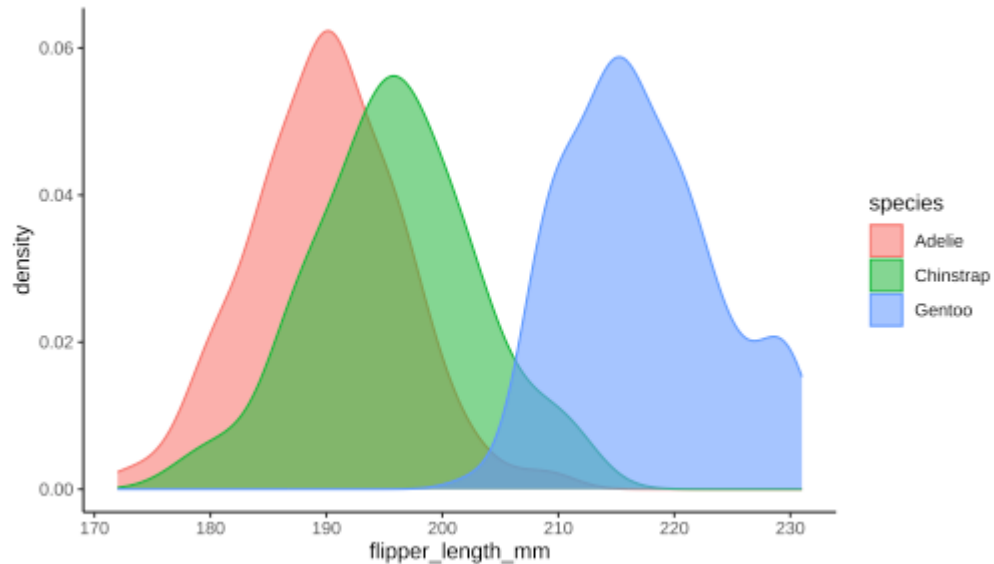
Vamos al Ggplot2: Densidad y colores por species

```
penguins |>  
  ggplot() +  
  aes(x = flipper_length_mm,  
       color = species) + # bordes de la figura  
  geom_density() +  
  # tema  
  theme_classic()
```



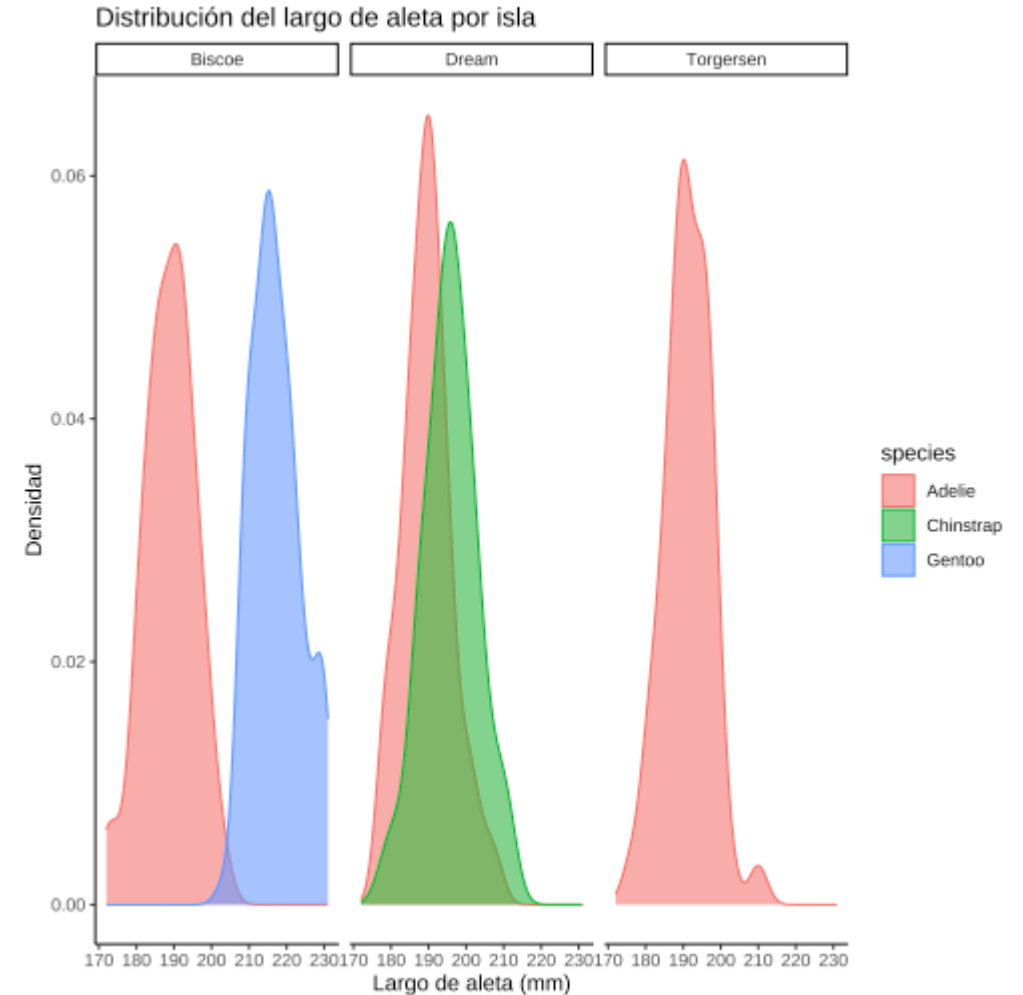
Vamos al Ggplot2: Densidad y colores por species

```
penguins |>  
  ggplot() +  
  aes(x = flipper_length_mm,  
      fill = species, # relleno de la figura  
      color = species) + # bordes de la figura  
  geom_density(alpha = 0.6) +  
  # tema  
  theme_classic()
```



Vamos al Ggplot2: Densidad y colores por species

```
g5 <-penguins |>
  ggplot() +
  aes(x = flipper_length_mm,
      fill = species,
      color = species) +
  geom_density(alpha = 0.6) +
  facet_wrap(~ island) + # 📌 Facet
  theme_classic() +
  labs(
    title = "Distribución del largo d",
    x = "Largo de aleta (mm)",
    y = "Densidad"
  )
```



Vamos al Ggplot2: Retomemos lo Tidy

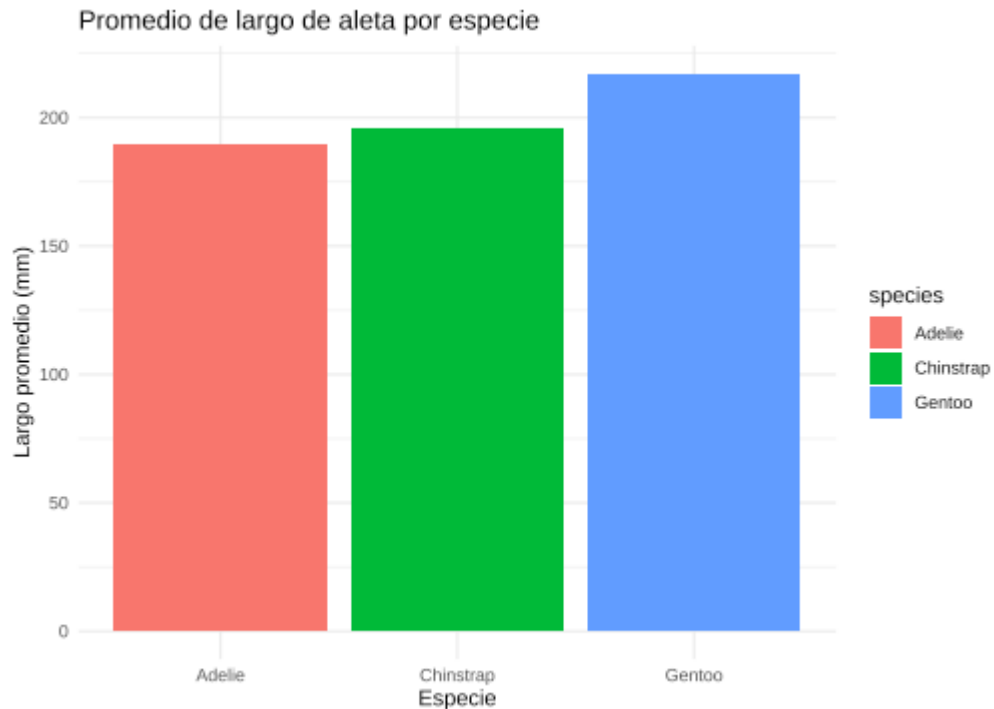
```
# Transformar: seleccionar columnas relevantes, eliminar NA, y resumir
resumen <- penguins %>%
  select(species, flipper_length_mm) %>%
  filter(!is.na(flipper_length_mm)) %>%
  group_by(species) %>%
  summarise(promedio_aleta = mean(flipper_length_mm))

resumen
```

```
## # A tibble: 3 × 2
##   species    promedio_aleta
##   <fct>         <dbl>
## 1 Adelie         190.
## 2 Chinstrap      196.
## 3 Gentoo         217.
```

Vamos al Ggplot2: Retomemos lo Tidy

```
ggplot(resumen, aes(x = species, y = promedio_aleta, fill = species)) +  
  geom_col() +  
  labs(title = "Promedio de largo de aleta por especie",  
        x = "Especie",  
        y = "Largo promedio (mm)") +  
  theme_minimal()
```



Vamos al Ggplot2: Hagamos algunos ajustes

```
ggplot(resumen, aes(x = species, y = promedio_aleta, fill = species)) +  
  geom_col() +  
  geom_text(aes(label = round(promedio_aleta, 1)), vjust = -0.5) + # 🖱️ etiqueta  
  labs(title = "Promedio de largo de aleta por especie",  
        x = "Especie",  
        y = "Largo promedio (mm)") +  
  theme_minimal()
```



En ggplot2, el uso de `theme()` permite personalizar la apariencia visual del gráfico, modificando elementos como:

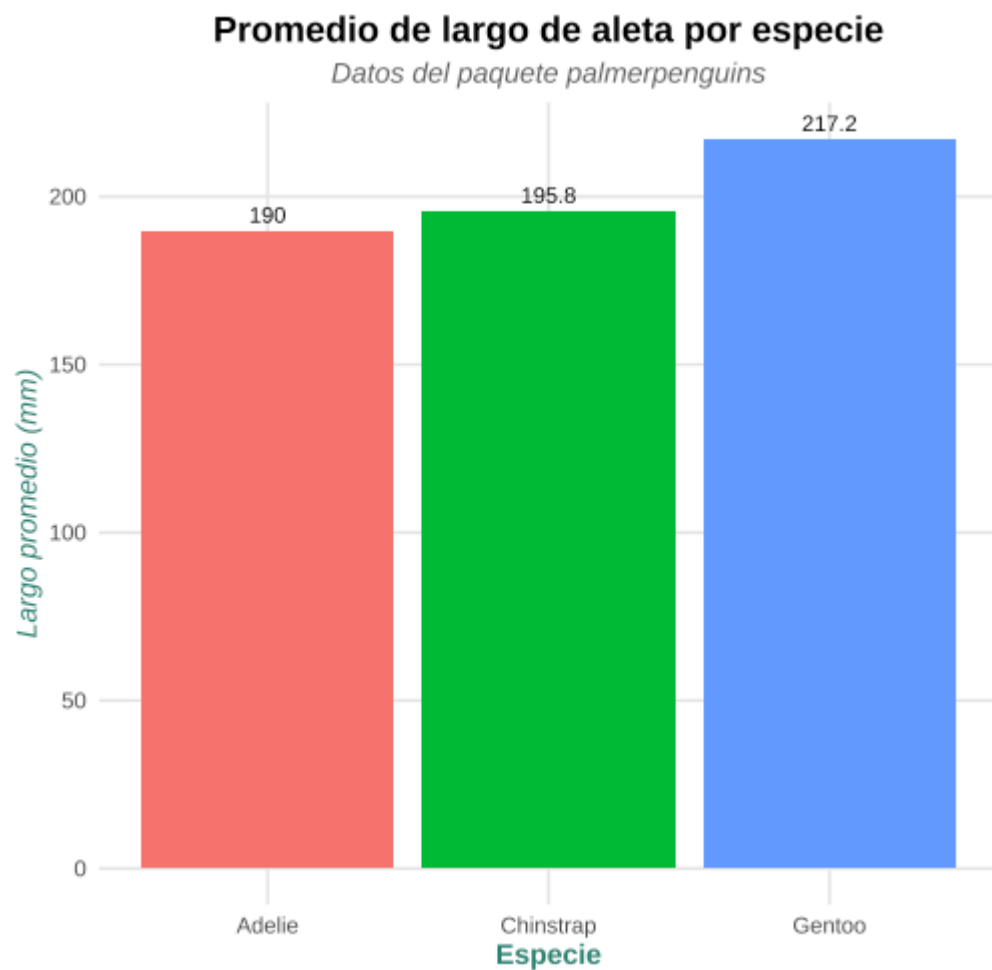
Texto: tamaño, color, fuente, posición (centrado, cursiva, negrita).

1. Títulos y subtítulos.
2. Fondos.
3. Posición de leyendas.
4. Márgenes, ejes, etiquetas, bordes, etc.

```
ajustes <- resumen |>
ggplot(aes(x = species, y = promedio_aleta, fill = species)) +
  geom_col() +
  geom_text(aes(label = round(promedio_aleta, 1)), vjust = -0.5) +
  labs(
    title = "Promedio de largo de aleta por especie",
    subtitle = "Datos del paquete palmerpenguins",
    caption = "Fuente: Gorman et al. (2020)",
    x = "Especie",
    y = "Largo promedio (mm)"
  ) +
  theme_minimal(base_size = 14) +
  theme(
    plot.title = element_text(hjust = 0.5, face = "bold", size = 18), # Centrar título
    plot.subtitle = element_text(hjust = 0.5, face = "italic", color = "gray40"),
    axis.title.x = element_text(face = "bold", color = "#2c8475"),
    axis.title.y = element_text(face = "italic", color = "#2c8475"),
    legend.position = "none", # Ocultar leyenda
    plot.caption = element_text(size = 8, hjust = 1, face = "italic", color = "gray40"),
    panel.grid.major = element_line(color = "gray90"),
    panel.grid.minor = element_blank()
  )
```

Resultados de los Ajustes

ajustes



Fuente: Gorman et al. (2020)

Retomemos lo Tidy

```
penguins |> select(year, species, flipper_length_mm) |> head(1)
```

```
## # A tibble: 1 × 3
##   year species flipper_length_mm
##   <int> <fct>         <int>
## 1  2007 Adelie           181
```

```
penguins %>%
  filter(!is.na(flipper_length_mm)) %>%
  group_by(species, year) %>%
  summarise(promedio_aleta = mean(flipper_length_mm))
```

Table: Promedio de largo de aleta por especie y año

species	year	media
Adelie	2007	186.5918
Adelie	2008	191.0400
Adelie	2009	192.0769

Grafico de tendencia

```
g6 <- tabla_pinguino |>  
  ggplot(aes(x = year,  
             y = promedio_aleta,  
             color = species)) +  
  geom_line(size = 1.2)
```

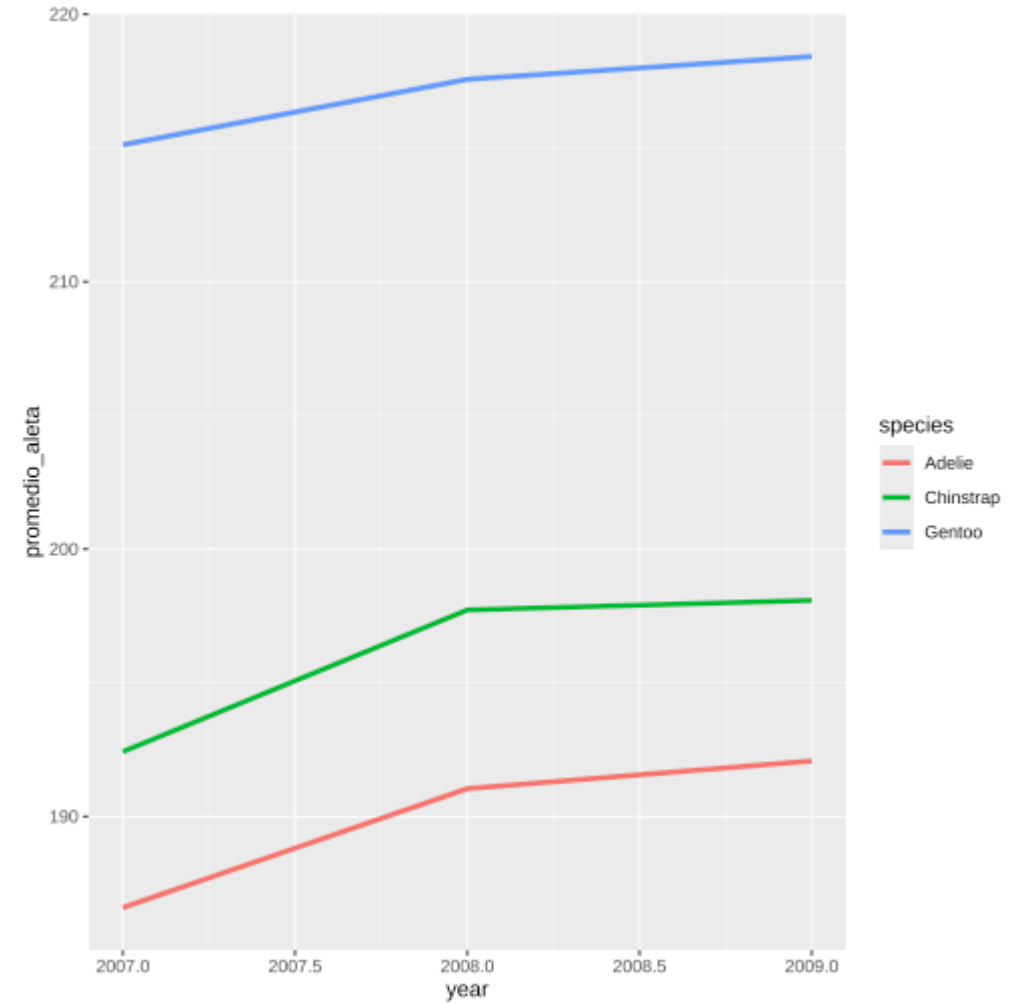


Grafico de tendencia

```
g7 <- tabla_pinguino |>  
  ggplot(aes(x = year,  
             y = promedio_aleta,  
             color = species)) +  
  geom_line(size = 1.2) +  
  geom_point(size = 2)
```

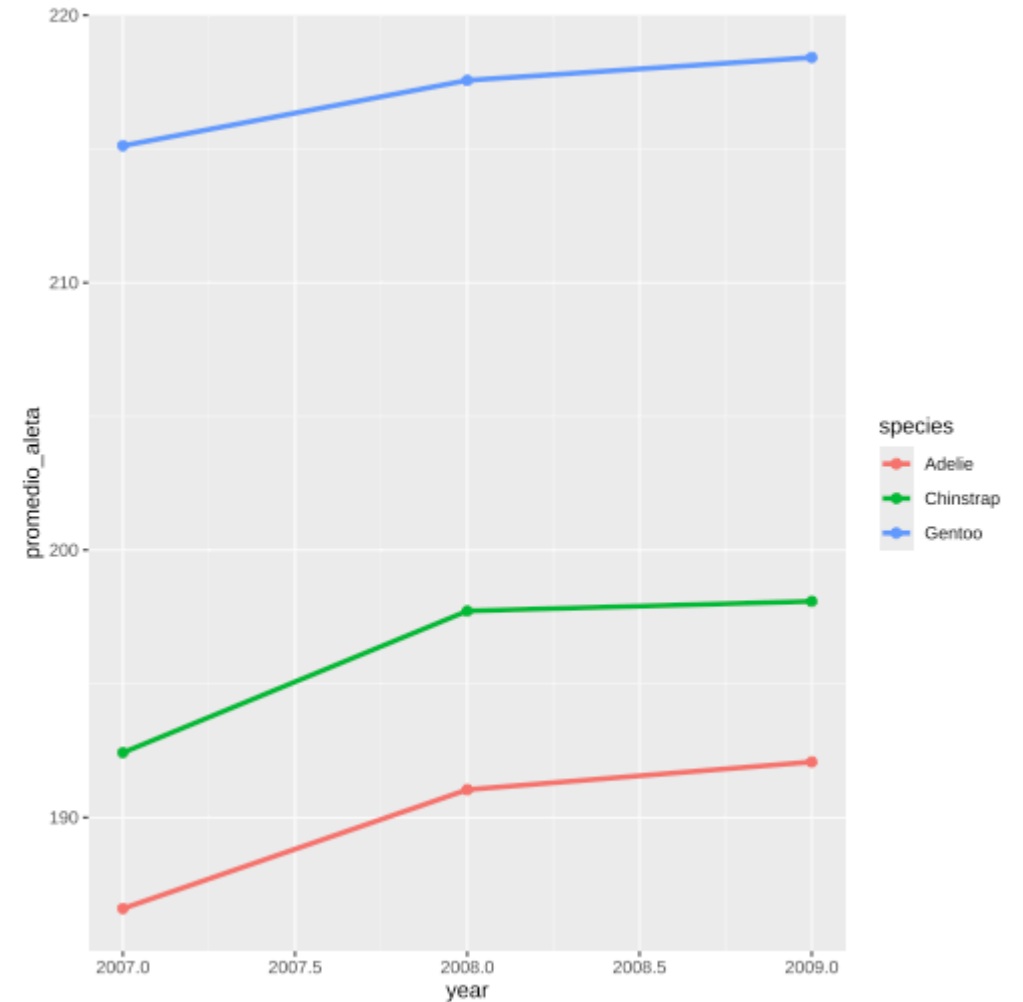


Grafico de tendencia

```
g8 <- tabla_pinguino |>
  ggplot(aes(x = year,
             y = promedio_aleta,
             color = species)) +
  geom_line(size = 1.2) +
  geom_point(size = 2) +
  labs(
    title = "Tendencia del largo de a",
    x = "Año",
    y = "Largo promedio de aleta (mm)",
    color = "Especie"
  )
```

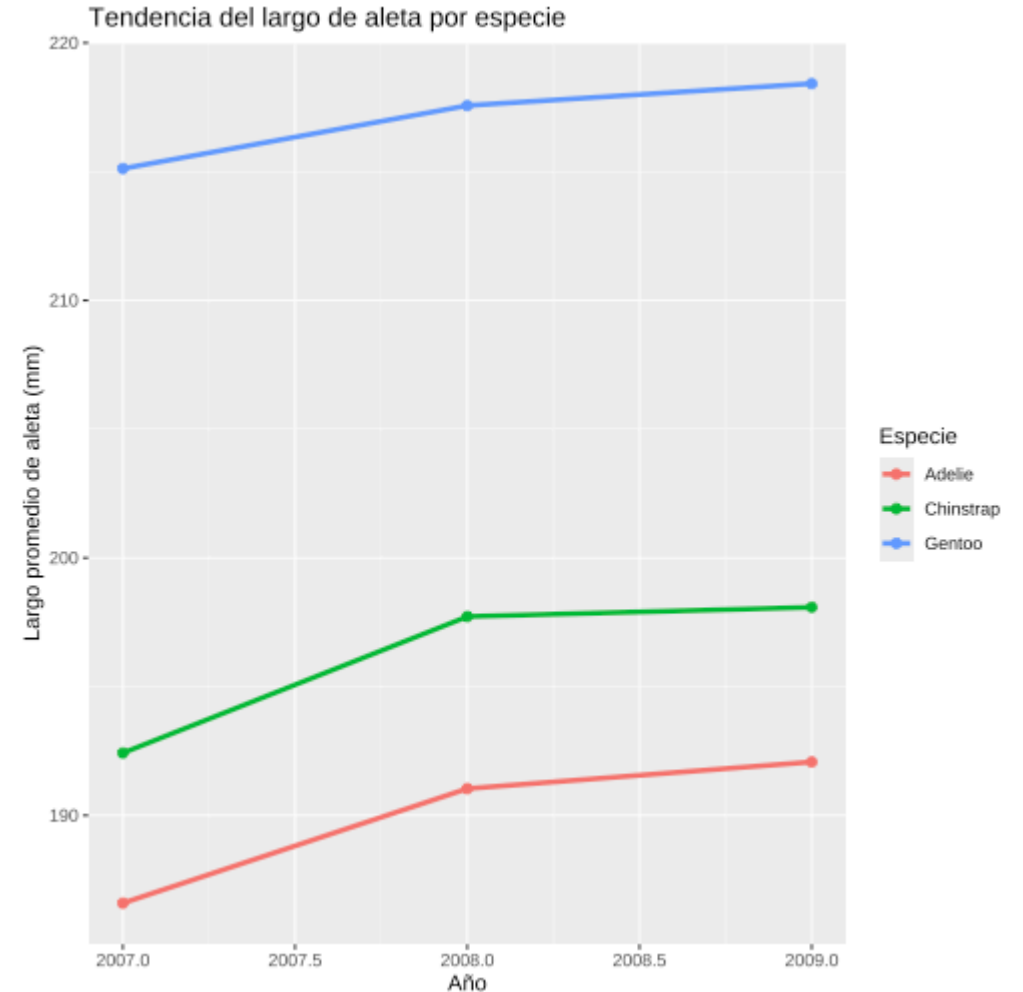


Grafico de tendencia

```
g9 <- tabla_pinguino |>
  mutate(year = as.numeric(year)) |>
  ggplot(aes(year, # identificación a
              promedio_aleta, # identifi
              color = species)) +
  geom_line(size = 1) +
  geom_point(size = 1.5) +
  scale_x_continuous(breaks =
    unique(tabla_pinguino$year)) + #
  labs(
    title = "Tendencia del largo de
    aleta por especie",
    x = "Año",
    y = "Largo promedio (mm)",
    color = "Especie"
  )
```

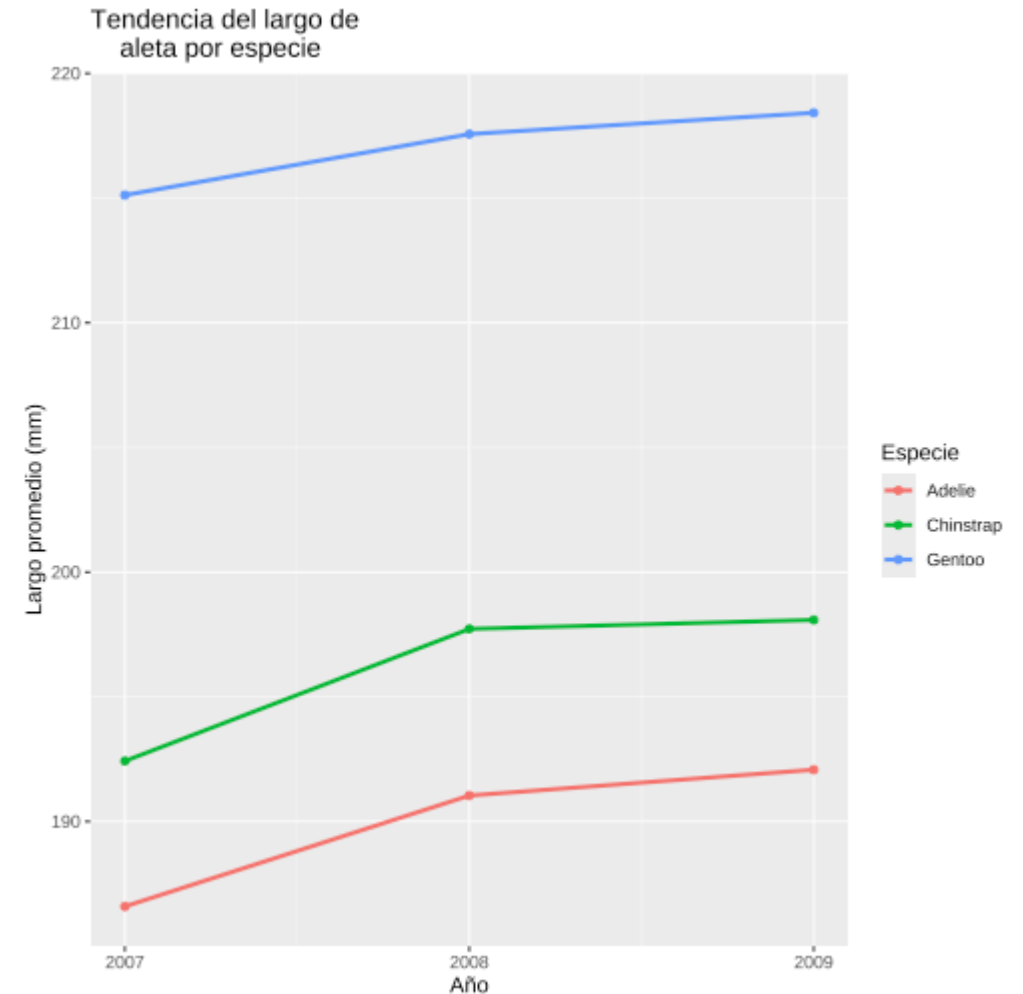


Grafico de tendencia

```
g10 <- tabla_pinguino |>
  mutate(year = as.numeric(year)) |>
  ggplot(aes(year, # identificación
             promedio_aleta, # identifi
             color = species)) +
  geom_line(size = 1) +
  geom_point(size = 1.5) +
  scale_x_continuous(breaks =
    unique(tabla_pinguino$year)) + #
  labs(
    title = "Tendencia del largo de
aleta por especie",
    x = "Año",
    y = "Largo promedio (mm)",
    color = "Especie"
  ) +
  theme_bw()
```

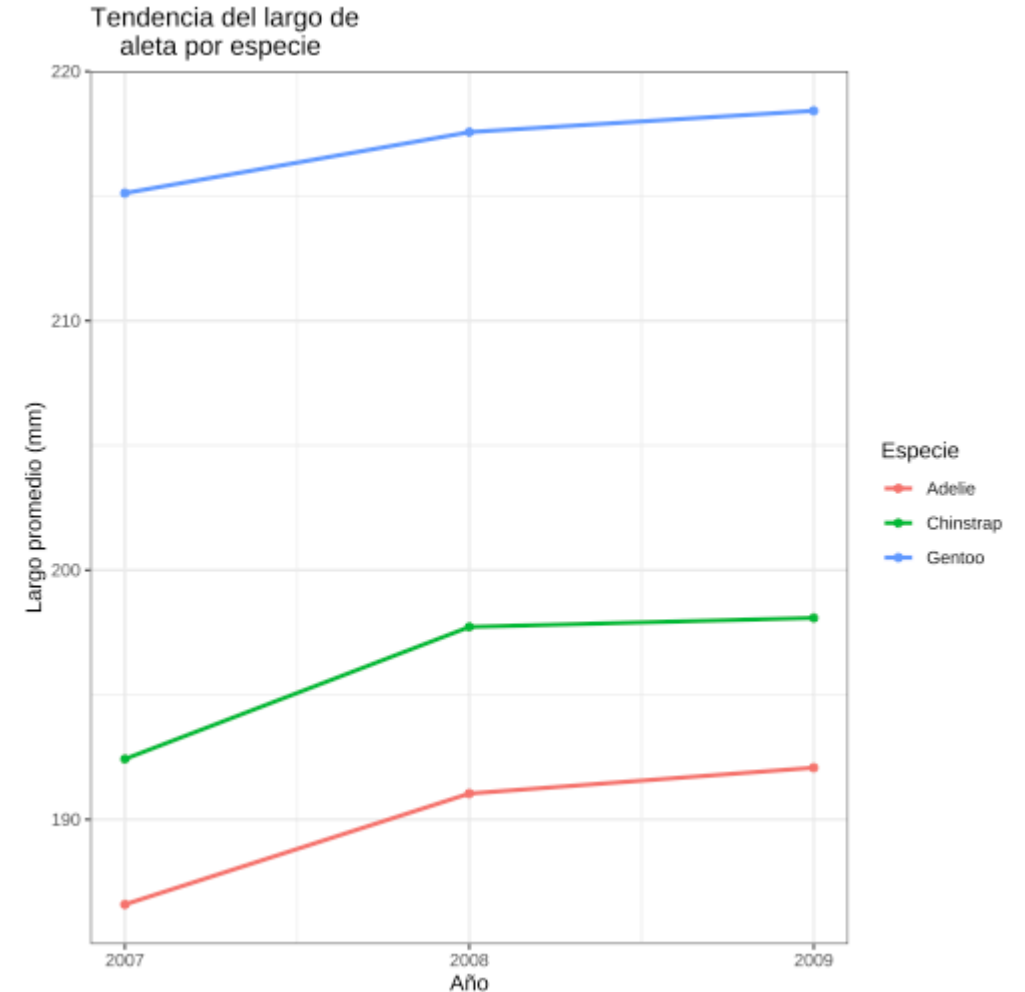


Grafico de tendencia

```
g12 <- tabla_pinguino |>
  mutate(year = as.numeric(year)) |>
  ggplot(aes(year, # identificación
             promedio_aleta, # identifi
             color = species)) +
  geom_line(size = 1) +
  geom_point(size = 1.5) +
  scale_x_continuous(breaks =
    unique(tabla_pinguino$year)) + #
  labs(
    title = "Tendencia del largo de
    aleta por especie",
    x = "Año",
    y = "Largo promedio (mm)",
    color = "Especie"
  ) +
  theme_classic()
```

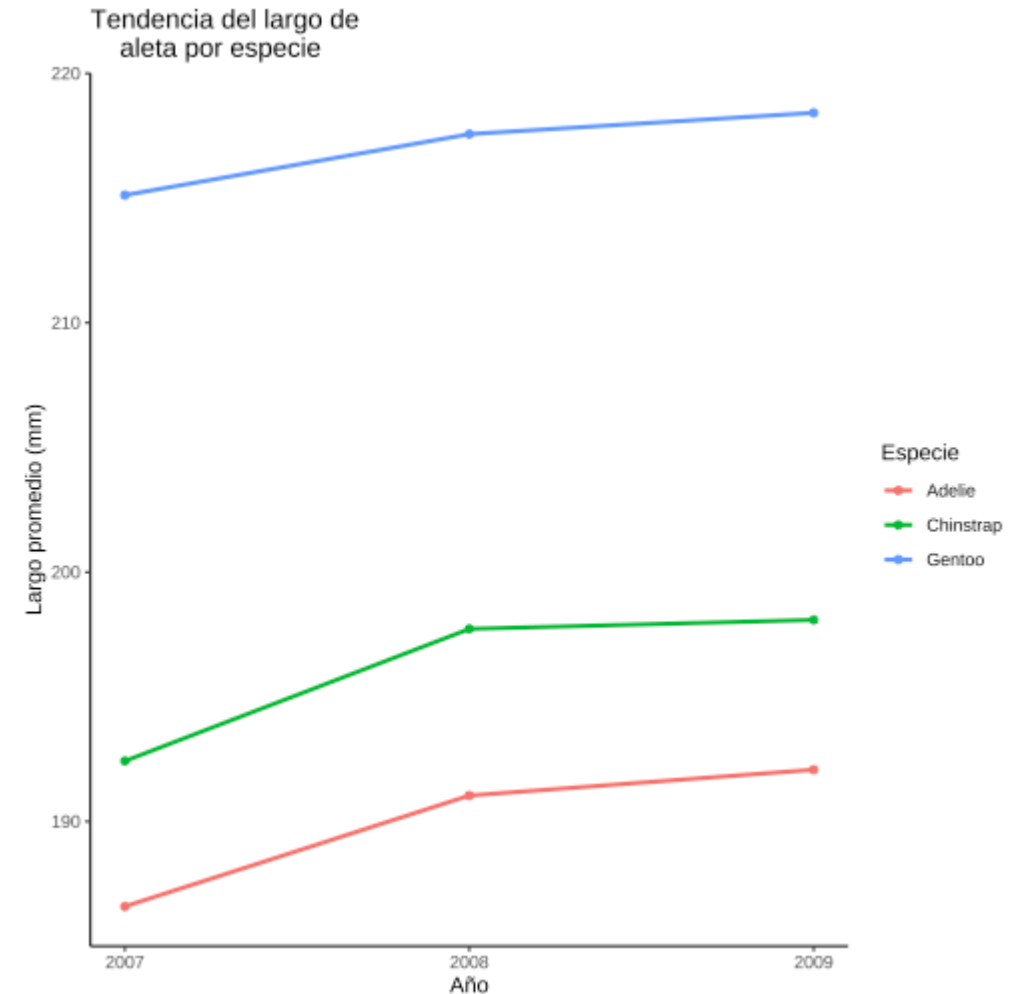


Grafico de tendencia

```
g13 <- tabla_pinguino |>
  mutate(year = as.numeric(year)) |>
  ggplot(aes(year, # identificación a
              promedio_aleta, # identifi
              color = species)) +
  geom_line(size = 1) +
  geom_point(size = 1.5) +
  scale_x_continuous(breaks =
    unique(tabla_pinguino$year)) + #
  labs(
    title = "Tendencia del largo de
    aleta por especie",
    x = "Año",
    y = "Largo promedio (mm)",
    color = "Especie"
  ) +
  theme_minimal()
```

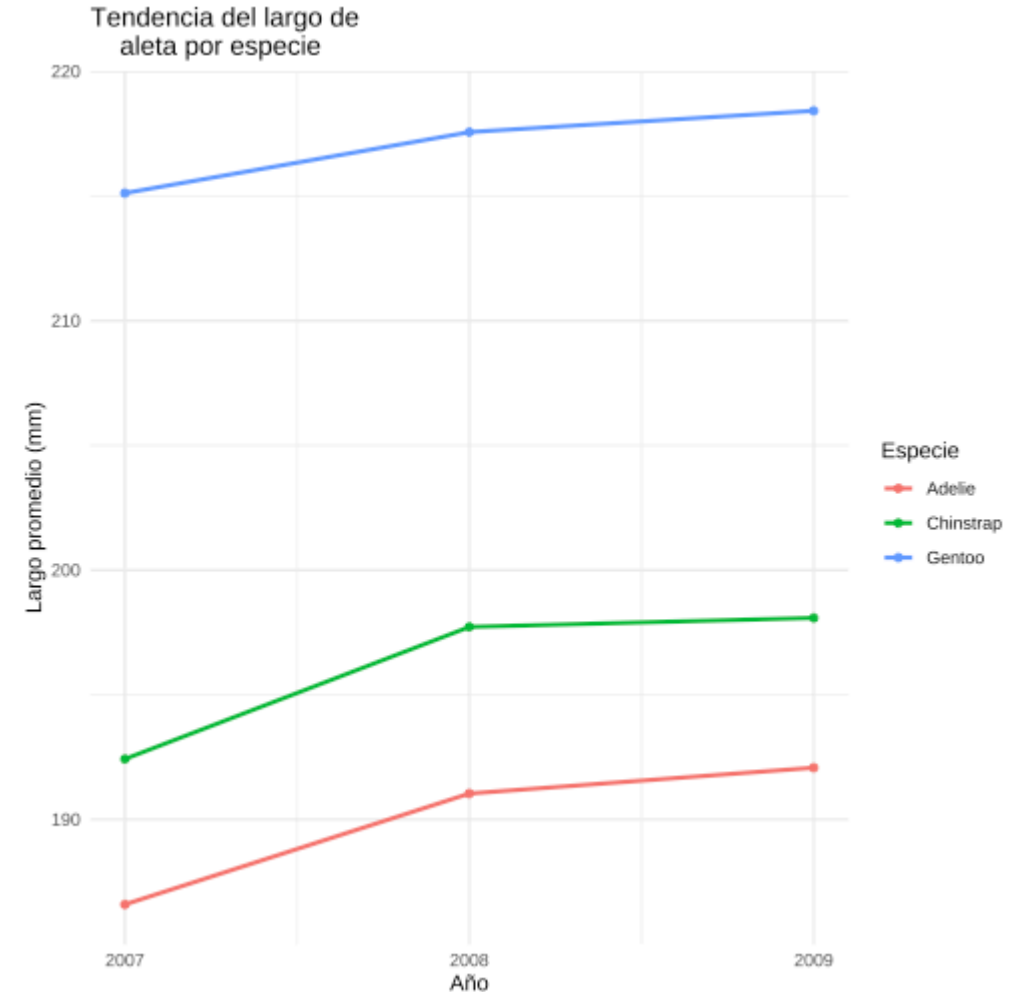
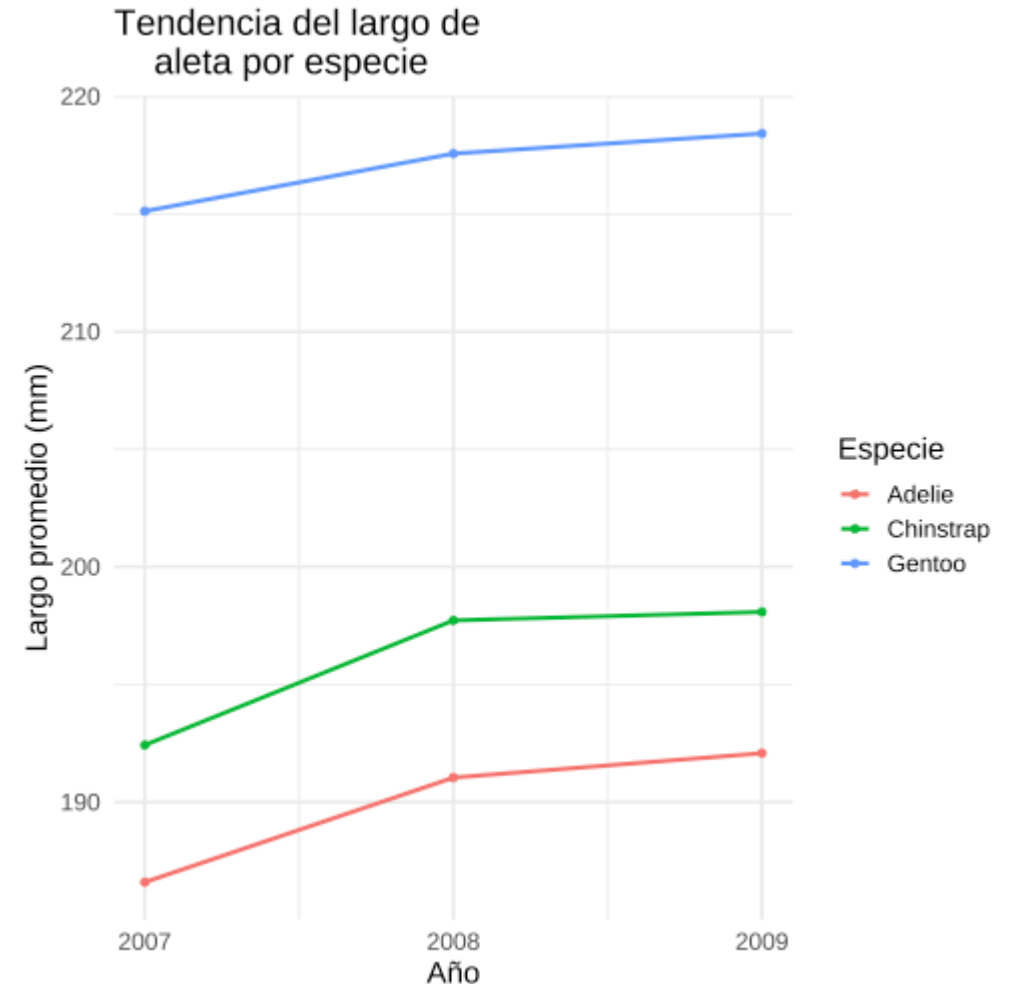


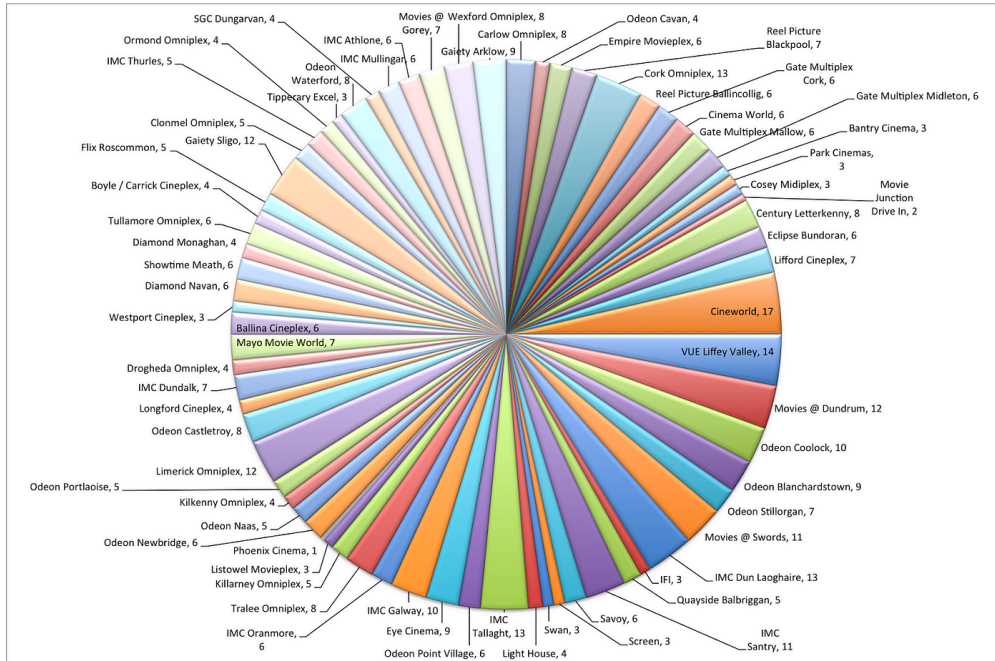
Grafico de tendencia

```
g14 <- tabla_pinguino |>
  mutate(year = as.numeric(year)) |>
  ggplot(aes(year, # identificación a
              promedio_aleta, # identifi
              color = species)) +
  geom_line(size = 1) +
  geom_point(size = 1.5) +
  scale_x_continuous(breaks =
    unique(tabla_pinguino$year)) + #
  labs(
    title = "Tendencia del largo de
aleta por especie",
    x = "Año",
    y = "Largo promedio (mm)",
    color = "Especie"
  ) +
  theme_minimal(base_size = 15)
```



La necesaria creatividad de la visualización

- Ojo con la sobreinformación gráfica
- Entender que cada gráfico tiene limitancias y ventajas
- No todo los datos son realmente necesarios (Por ej: bajo 1% o NA)



La necesaria creatividad de la visualización

- Definición correcta de los ejes
- Resaltar lo que nos parece interesante



Hice todo en Ggplot2, ¿y ahora me piden crear gráficos Excel?

ggsave() es la función de ggplot2 que se usa para guardar gráficos como archivos en tu computador (por ejemplo, PNG, PDF, JPG, etc.).

Es muy útil cuando quieres exportar un gráfico generado con ggplot() para usarlo en:

- Informes
- Diapositivas
- Publicaciones
- Sitios web

```
ggsave("grafico_alta_calidad.png",  
      plot = g1,                # tu gráfico  
      width = 20,               # en centímetros  
      height = 12,  
      units = "cm",  
      dpi = 600)               # alta resolución
```


Muchas Gracias

Vamos al código!