Visualización de datos

Bioestadística

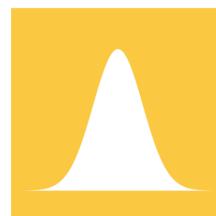
Marta Coronado (marta.coronado@uab.cat)

Grado en Genética | Curso 2025/26









Outline

- 1. Gramática de los gráficos
 - Tidy data
- 2. Gráficos con ggplot2
 - Boxplot
 - Histograma
 - Scatterplot
- 3. Librerías especializadas

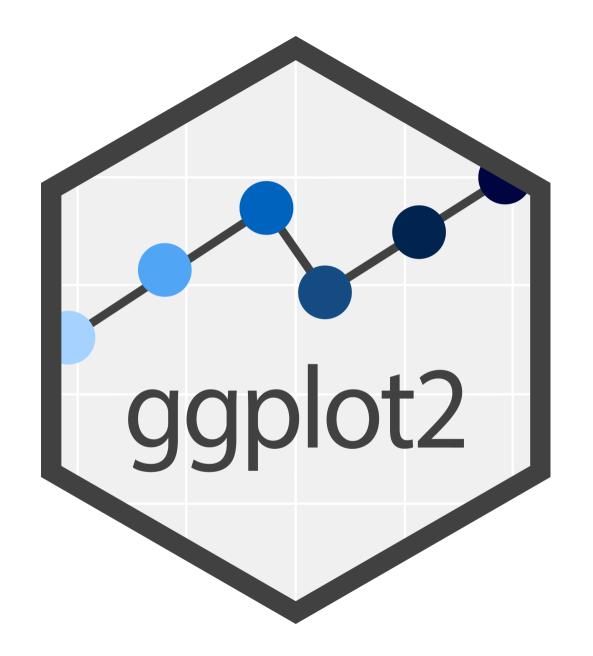
01

La gramática de los gráficos

¿Qué es la visualización de datos?

- La visualización de datos es la representación gráfica de los datos
- El objetivo principal es comunicar información de manera clara y efectiva
- La funcionalidad y la estética han de ir de la mano





ggplot2 es un popular paquete de visualización de datos de código abierto para el lenguaje de programación R.

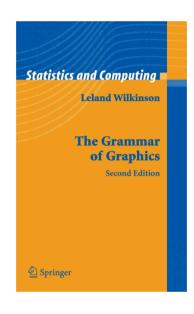
Fue desarrollado por Hadley Wickham y se basa en la gramática de gráficos, que proporciona un marco coherente y sistemático para crear una amplia gama de visualizaciones de datos.

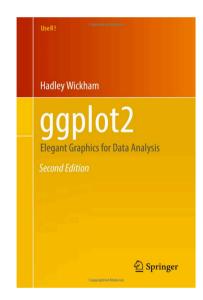
- 1. Capas (Layering)
- 2. Flexibilidad
- 3. Reproducibilidad
- 4. Comunidad

La gramática de los gráficos

Gramática original

■ Wilkinson, Leland. The grammar of graphics. Springer Science & Business Media, 2006.





Adaptado a R en el paquete ggplot2

🖪 Hadley Wickham. ggplot2: elegant graphics for data analysis. Springer, 2009.

"La gramática nos dice que un **gráfico estadístico** es un **mapeo** de **datos** a **atributos estéticos** (color, forma, tamaño) de **objetos geométricos** (puntos, líneas, barras). El gráfico también puede contener **transformaciones estadísticas** de los datos y se dibuja en un **sistema de coordenadas específico**. Es la **combinación de estos componentes independientes lo que forma un gráfico**."

Sintaxis

En ggplot2 hay diferentes componentes que podemos añadir a un gráfico:

```
ggplot(data = <DATA>,
    mapping = aes(<MAPPINGS>)) +

    <GEOM_FUNCTION>(stat = <STAT>,
    position = <POSITION>) +

    <SCALE_FUNCTION>() +

    <COORDINATE_FUNCTION>() +

    <THEME_FUNCTION>() +
```

Describes all the non-data ink

Rows and columns of sub-plots

Plotting space for the data

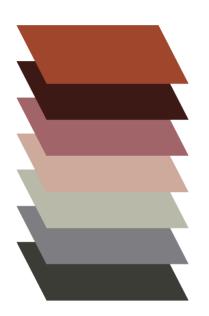
Statistical models and summaries

Shapes used to represent the data

Scales onto which data is mapped

The actual variables to be plotted

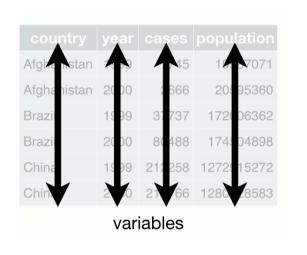
Theme
Facets
Coordinates
Statistics
Geometries
Aesthetics
Data

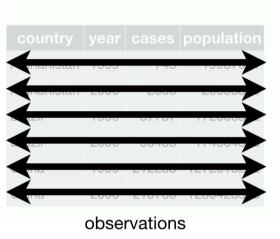


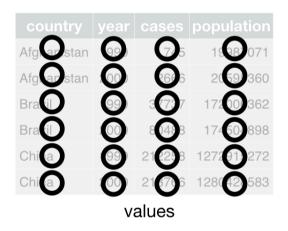
Grammar of Graphics: A layered approach to elegant visuals

Datos ordenados (tidy data)

Data frames con una observación por fila y una variable por columna.







Datos ordenados (tidy data)

Dos tipos de estructuras de datos ordenados:

• Formato ancho (el más común): en un formato ancho, las múltiples medidas de una sola observación se almacenan en una sola fila.

##		Student	Math	Literature	PΕ
##	1	Α	99	45	56
##	2	В	73	78	55
##	3	С	12	96	57

• Formato largo: cada fila corresponde a una medida de una observación.

```
## # A tibble: 9 × 3
    Student Subject
                       Score
            <chr>
##
    <chr>
                   <dbl>
## 1 A
            Math
## 2 A
       Literature
## 3 A
            PΕ
                          56
## 4 B
            Math
                          73
## 5 B
                          78
           Literature
## 6 B
            PΕ
                          55
## 7 C
            Math
            Literature
                          96
            PE
                          57
## 9 C
```

Datos ordenados (tidy data)

Existen funciones para cambiar del formato ancho al formato largo:

```
# Paquete tidyverse, función pivot_longer
library(tidyverse)
long_df <- pivot_longer(
   wide_df,
   cols = c(Math, Literature, PE), # o cols = -c(Student),
   names_to = "Subject",
   values_to = "Score"
   )
long_df</pre>
```

```
## # A tibble: 9 × 3
## Student Subject
                     Score
  <chr> <chr>
##
                  <dbl>
## 1 A
          Math
                        99
      Literature
## 2 A
                        45
## 3 A
           PΕ
                        56
## 4 B
           Math
                        73
## 5 B
       Literature
                        78
## 6 B
                        55
           PΕ
## 7 C
                        12
           Math
## 8 C
           Literature
                        96
```

Trabajando con datos

Leeremos los datos que corresponden a casos de una epidemia de ébola simulada (obtenidos de: https://www.epirhandbook.com/). En R, una tabla se llama data.frame.

surv_raw <- read_tsv("data/ebola_epidemic.tab", col_names = T)</pre>

	case_id	generation	date_infection	date_onset	date_hospitalisation	date_outcome	outcome	sex	age	age_unit	age_years	age_cat	age_cat5
1	5fe599	4	2014-05-08	2014-05-13	2014-05-15			m	2	years	2	0-4	0-4
2	8689b7	4		2014-05-13	2014-05-14	2014-05-18	Recover	f	3	years	3	0-4	0-4
3	11f8ea	2		2014-05-16	2014-05-18	2014-05-30	Recover	m	56	years	56	50-69	55-59
4	b8812a	3	2014-05-04	2014-05-18	2014-05-20			f	18	years	18	15-19	15-19
5	893f25	3	2014-05-18	2014-05-21	2014-05-22	2014-05-29	Recover	m	3	years	3	0-4	0-4
6	be99c8	3	2014-05-03	2014-05-22	2014-05-23	2014-05-24	Recover	f	16	years	16	15-19	15-19
7	N7e3e8	4	2014-05-22	2014-05-27	2014-05-29	2014-06-01	Decover	f	16	Vears	16	15_19	15_19

Showing 1 to 25 of 25 entries

02

Gráficos con ggplot2

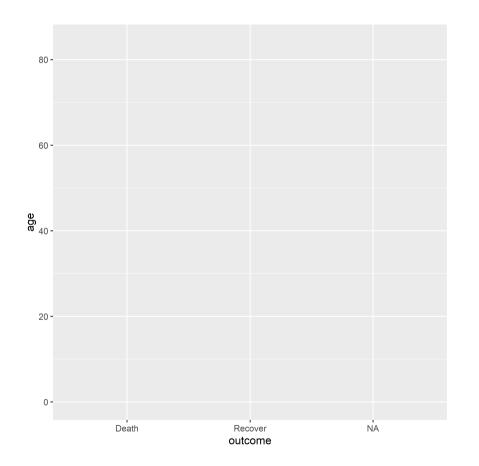
Queremos representar la edad (age) de los grupos de outcome de nuestra tabla surv_raw.

Primero, indicamos los datos (el dataframe):

```
ggplot(data = surv_raw)
```

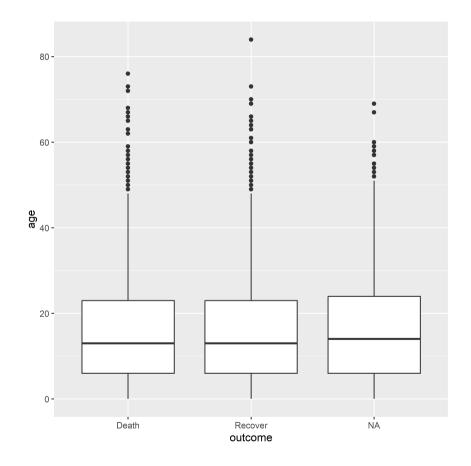
Queremos representar la edad (age) de los grupos de outcome de nuestra tabla surv_raw.

Después, indicamos las variables que usamos para los ejes x e y:



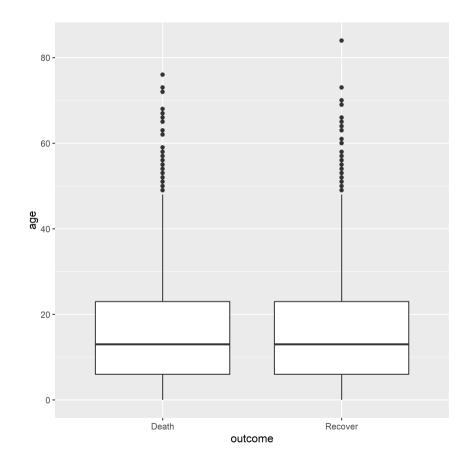
Queremos representar la edad (age) de los grupos de outcome de nuestra tabla surv_raw.

Indicamos de qué tipo es el gráfico, en este caso, haremos un boxplot:



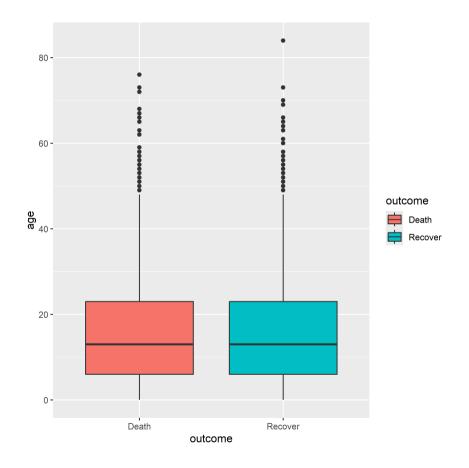
Queremos representar la edad (age) de los grupos de outcome de nuestra tabla surv_raw.

Podemos usar la función drop_na() para eliminar los casos NA (no tenemos información de la edad):



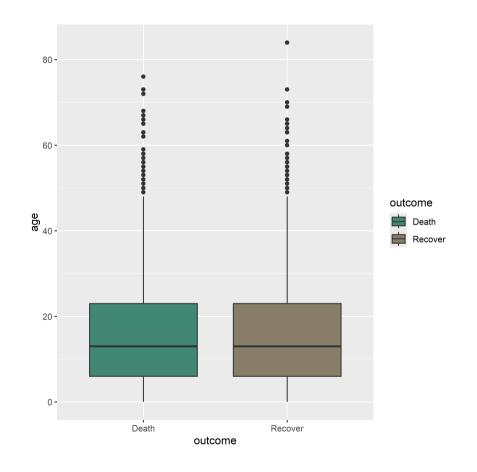
Queremos representar la edad (age) de los grupos de outcome de nuestra tabla surv_raw.

Con **fill**, indicamos que queremos colorear según el grupo de **outcome**.



Queremos representar la edad (age) de los grupos de outcome de nuestra tabla surv_raw.

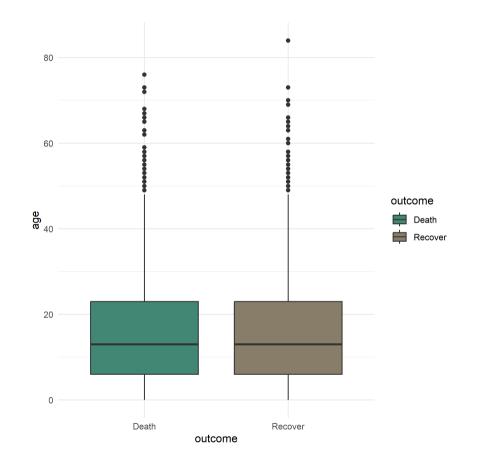
Con scale_fill_manual, indicamos que de manera manual asignaremos los colores que queremos usar:



Puedes consultar la guía de colores aquí: https://r-charts.com/colors/

Queremos representar la edad (age) de los grupos de outcome de nuestra tabla surv_raw.

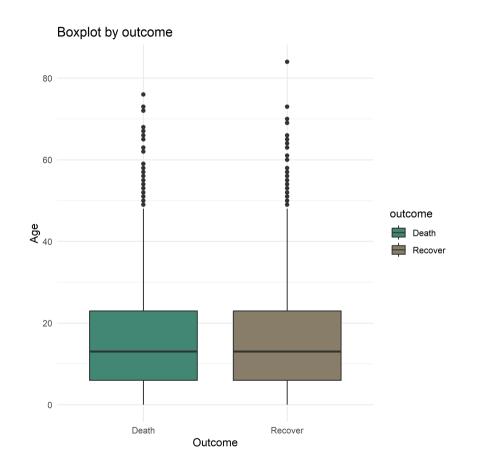
Podemos aplicar un tema con theme_*:



Puedes consultar los temas disponibles en: https://ggplot2.tidyverse.org/reference/ggtheme.html

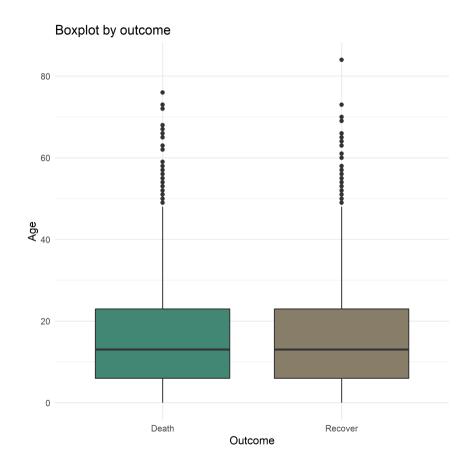
Queremos representar la edad (age) de los grupos de outcome de nuestra tabla surv_raw.

Con labs(), indicamos los títulos para los ejes y un título general.



Queremos representar la edad (age) de los grupos de outcome de nuestra tabla surv_raw.

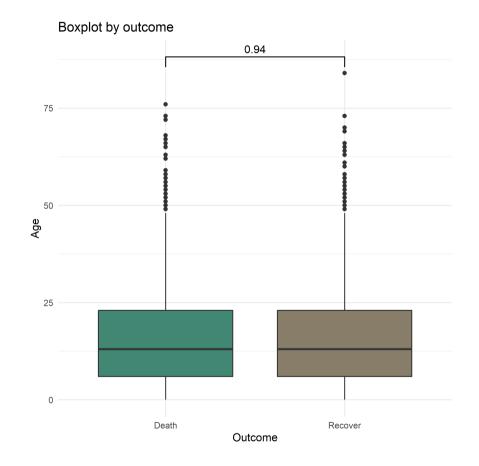
Con theme(), podemos aplicar cualquier modificación al gráfico (¡avanzado!). Por ejemplo, indicar que no queremos la leyenda.



Queremos representar la edad (age) de los grupos de outcome de nuestra tabla surv_raw.

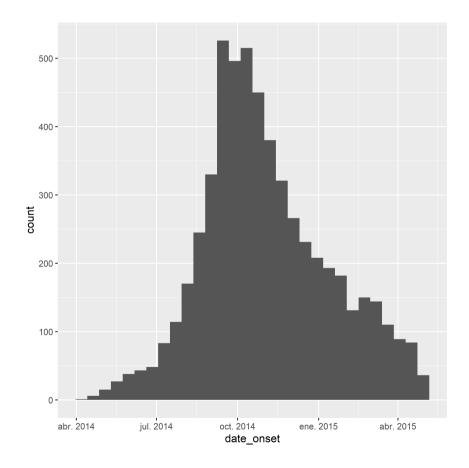
Podemos agregar la significancia con el paquete ggsignif.

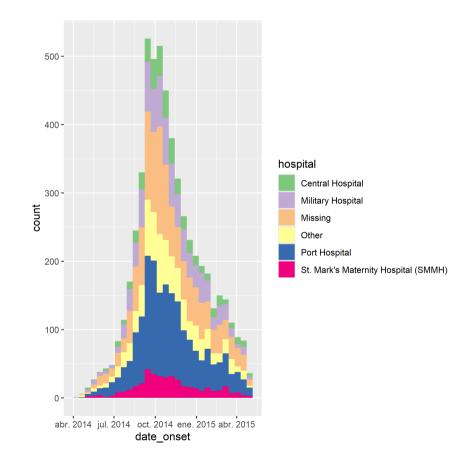
```
library(ggsignif)
ggplot(data = surv_raw %>% drop_na(outcome),
       mapping = aes(x = outcome, y = age,
                     fill = outcome)) +
 geom_boxplot() +
    scale_fill_manual(
    values = c("Death" = "aquamarine4",
              "Recover" = "bisque4")) +
 theme_minimal() +
 labs(y = "Age", x = "Outcome",
       title = "Boxplot by outcome") +
 theme(legend.position = "none") +
 geom_signif(comparisons =
                list(c("Death", "Recover")),
              test = "wilcox.test")
```

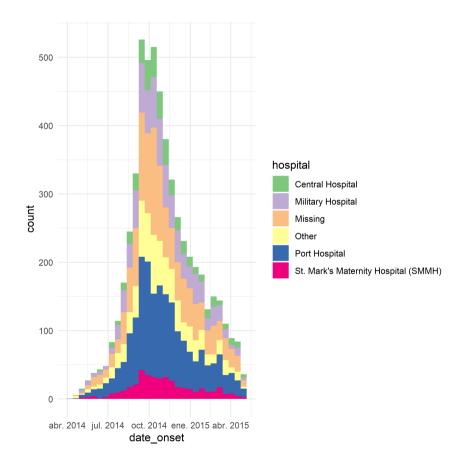


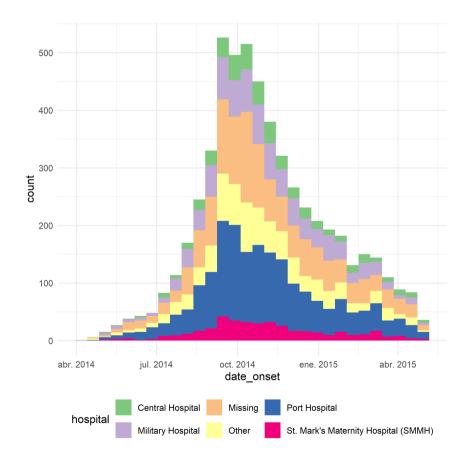
```
ggplot(data = surv_raw)
```

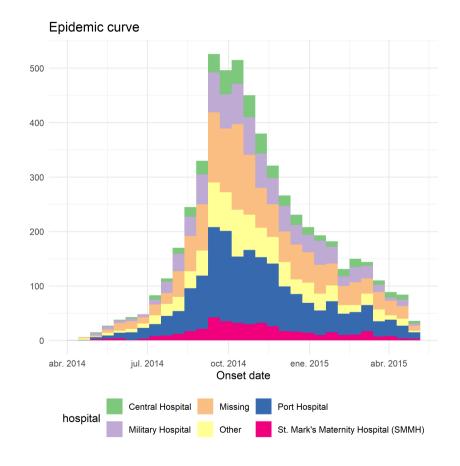
```
ggplot(data = surv_raw) +
    geom_histogram(aes(x = date_onset))
```







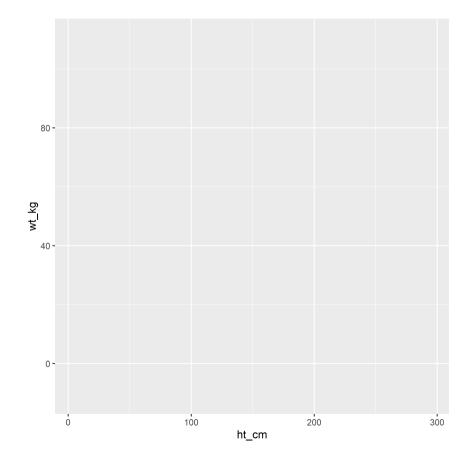




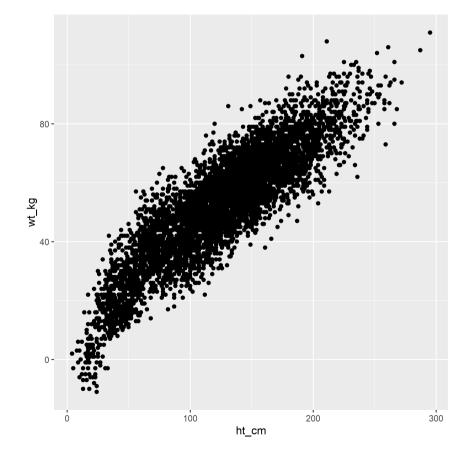
```
library(dplyr)
 # Calcular los cuantiles para 5 grupos
 q < - seq(0, 1, 1/5)
 age_quints <- quantile(surv_raw$age, probs = q, na.rm = TRUE)</pre>
 age_quints
     0% 20% 40% 60% 80% 100%
##
##
     0 5 10 17 26 84
 # Crear etiquetas con los rangos de edad
 age_labels <- paste0("(",age_quints[-length(age_quints)], "-", age_quints[-1],"]")
 age_labels
## [1] "(0-5]" "(5-10]" "(10-17]" "(17-26]" "(26-84]"
```

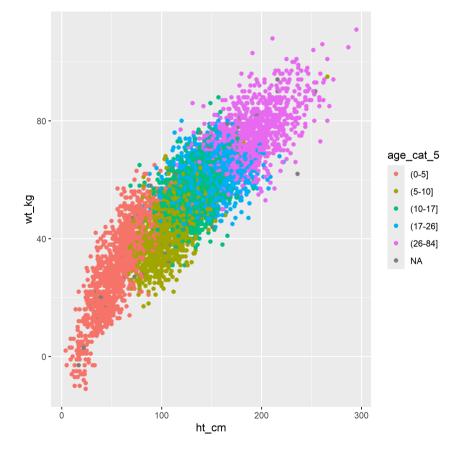
```
## # A tibble: 5,888 × 3
##
    case_id age age_cat_5
##
  <chr> <dbl> <fct>
## 1 5fe599 2 (0-5]
  2 8689b7 3 (0-5]
##
  3 11f8ea 56 (26-84]
##
   4 b8812a 18 (17-26]
##
  5 893f25 3 (0-5]
##
##
  6 be99c8 16 (10-17)
            16 (10-17]
##
  7 07e3e8
             0 (0-5]
  8 369449
##
  9 f393b4
              61 (26-84]
##
```

```
ggplot(surv_raw,
aes(x = ht_cm, y = wt_kg))
```

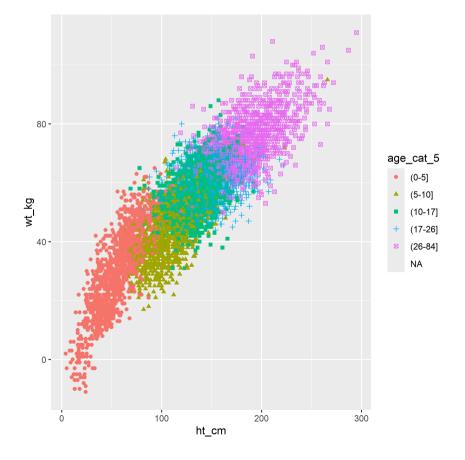


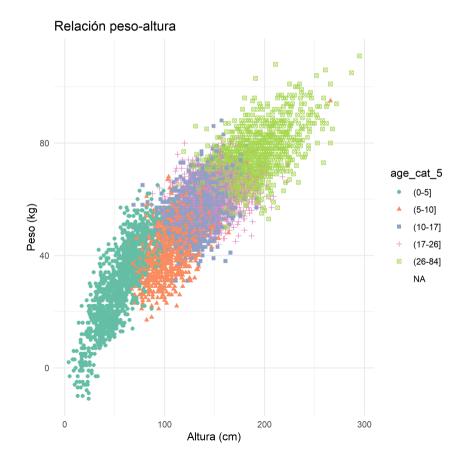
```
ggplot(surv_raw,
         aes(x = ht_cm, y = wt_kg)) +
         geom_point()
```



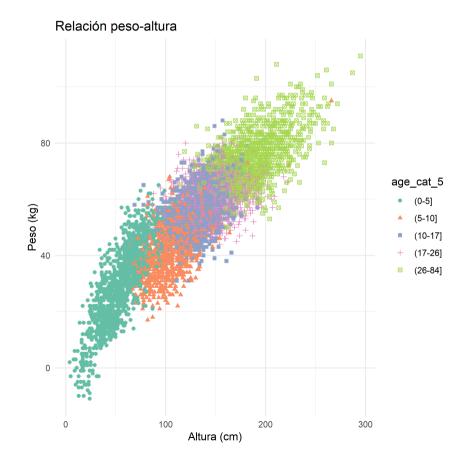


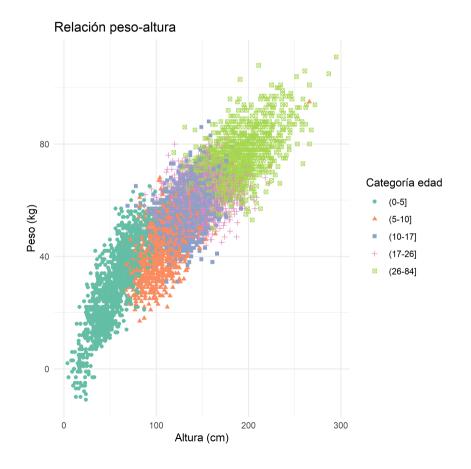
```
ggplot(surv_raw,
    aes(x = ht_cm, y = wt_kg,
        color=age_cat_5,
    shape=age_cat_5)) +
    geom_point()
```





```
ggplot(surv_raw %>% drop_na(age_cat_5),
    aes(x = ht_cm, y = wt_kg,
        color=age_cat_5,
        shape=age_cat_5)) +
    geom_point() +
    labs(title = "Relación peso-altura",
        x = "Altura (cm)",
        y = "Peso (kg)") +
    scale_color_brewer(palette = "Set2") +
    theme_minimal()
```





03

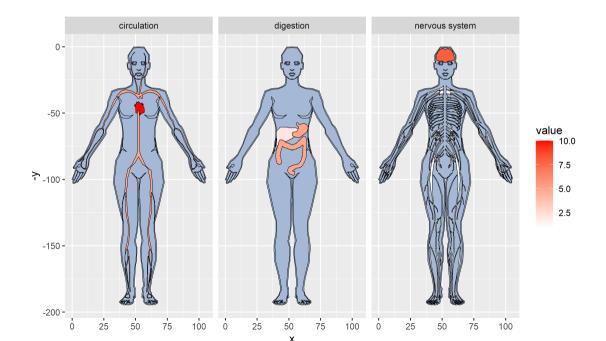
Librerías especializadas

Bibliotecas y software especializados

- Paquetes de software integrados
- Javascript
 - BioJS
- Bibliotecas de R
 - Repositorios especializados Bioconductor
 - Extensiones de ggplot2
 - htmlwidgets, algunos utilizando bibliotecas de BioJS

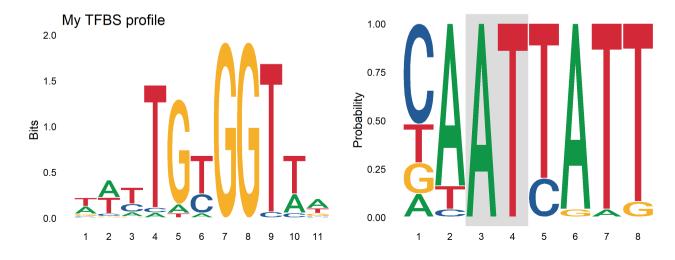
Estructuras anatómicas: gganatogram

https://github.com/jespermaag/gganatogram



Logos: ggseqlogo

https://omarwagih.github.io/ggseqlogo/



Estructuras de genes: gggenes y gggenomes

https://github.com/wilkox/gggenes - https://thackl.github.io/gggenomes/

```
library(gggenes)
ggplot(example_genes, aes(xmin = start, xmax =
 geom_feature(
    data = example_features.
    aes(x = position, y = molecule, forward =
 geom_feature_label(
    data = example_features,
    aes(x = position, y = molecule, label = nar)
 geom_gene_arrow() +
 geom_blank(data = example_dummies) +
 facet_wrap(~ molecule, scales = "free", ncol
 scale_fill_brewer(palette = "Set3") +
 theme_genes()
```

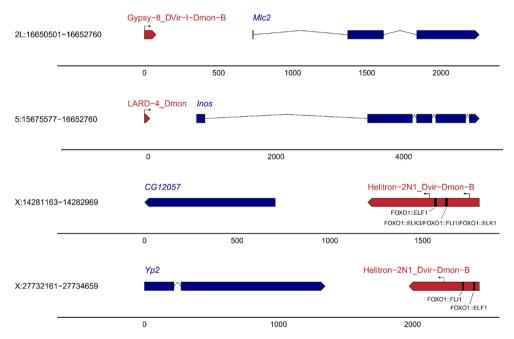


Figure 7 - Tahami, M.S., Vargas-Chavez, C., Poikela, N., Coronado-Zamora, M., et al. Transposable elements in Drosophila montana from harsh cold environments. Mobile DNA 15, 18 (2024). https://doi.org/10.1186/s13100-024-00328-7

Resumen

- La mayoría de los gráficos exploratorios y de comunicación básicos en biología se pueden generar con herramientas generales de gráficos estadísticos (ggplot2) --> Datos cuantitativos y cualitativos
 - o Diagramas de dispersión (scatterplots)
 - Diagramas de barras (barplots)
 - Diagramas de caja (boxplots)
 - Histoggramas
 - Mapas de calor (heatmaps), ...
- La complejidad y las características de algunos datos biológicos requieren herramientas especializadas.
 - Si los requisitos son estáticos, las extensiones de ggplot2 pueden ser útiles.
 - Revisa las herramientas utilizadas en estudios similares.