

Laboratorio3

Cristian

2025-08-13

```
library(ggplot2)
library(GGally)
library(dplyr)
library(RColorBrewer)
library(gtools)
library(modeest)
library(psych)
```

Permutaciones

```
personas <- c("Ana", "Luis", "Marta", "Carlos")
formas_de_ordenar <- permutations(length(personas), length(personas),
personas)
cat("Formas posibles de ordenar las llaves mágicas:\n")
```

```
## Formas posibles de ordenar las llaves mágicas:
```

```
print(formas_de_ordenar)
```

```
##      [,1]      [,2]      [,3]      [,4]
## [1,] "Ana"     "Carlos" "Luis"   "Marta"
## [2,] "Ana"     "Carlos" "Marta" "Luis"
## [3,] "Ana"     "Luis"   "Carlos" "Marta"
## [4,] "Ana"     "Luis"   "Marta" "Carlos"
## [5,] "Ana"     "Marta"  "Carlos" "Luis"
## [6,] "Ana"     "Marta"  "Luis"   "Carlos"
## [7,] "Carlos"  "Ana"    "Luis"   "Marta"
## [8,] "Carlos"  "Ana"    "Marta"  "Luis"
## [9,] "Carlos"  "Luis"   "Ana"    "Marta"
## [10,] "Carlos" "Luis"   "Marta"  "Ana"
## [11,] "Carlos" "Marta"  "Ana"    "Luis"
## [12,] "Carlos" "Marta"  "Luis"   "Ana"
## [13,] "Luis"   "Ana"    "Carlos" "Marta"
## [14,] "Luis"   "Ana"    "Marta"  "Carlos"
## [15,] "Luis"   "Carlos" "Ana"    "Marta"
## [16,] "Luis"   "Carlos" "Marta"  "Ana"
## [17,] "Luis"   "Marta"  "Ana"    "Carlos"
## [18,] "Luis"   "Marta"  "Carlos" "Ana"
## [19,] "Marta"  "Ana"    "Carlos" "Luis"
## [20,] "Marta"  "Ana"    "Luis"   "Carlos"
## [21,] "Marta"  "Carlos" "Ana"    "Luis"
## [22,] "Marta"  "Carlos" "Luis"   "Ana"
```

```
## [23,] "Marta" "Luis" "Ana" "Carlos"
## [24,] "Marta" "Luis" "Carlos" "Ana"

total_permutaciones <- factorial(length(personas))
cat("Total de formas posibles:", total_permutaciones, "\n")

## Total de formas posibles: 24
```

Combinaciones

```
coleccion_libros <- 1:10
grupos_posibles <- combinations(length(coleccion_libros), 3,
coleccion_libros)

cat("Grupos distintos que puede formar Ana con 3 libros:\n")

## Grupos distintos que puede formar Ana con 3 libros:

print(grupos_posibles)
```

	[,1]	[,2]	[,3]
## [1,]	1	2	3
## [2,]	1	2	4
## [3,]	1	2	5
## [4,]	1	2	6
## [5,]	1	2	7
## [6,]	1	2	8
## [7,]	1	2	9
## [8,]	1	2	10
## [9,]	1	3	4
## [10,]	1	3	5
## [11,]	1	3	6
## [12,]	1	3	7
## [13,]	1	3	8
## [14,]	1	3	9
## [15,]	1	3	10
## [16,]	1	4	5
## [17,]	1	4	6
## [18,]	1	4	7
## [19,]	1	4	8
## [20,]	1	4	9
## [21,]	1	4	10
## [22,]	1	5	6
## [23,]	1	5	7
## [24,]	1	5	8
## [25,]	1	5	9
## [26,]	1	5	10
## [27,]	1	6	7
## [28,]	1	6	8
## [29,]	1	6	9

##	[30,]	1	6	10
##	[31,]	1	7	8
##	[32,]	1	7	9
##	[33,]	1	7	10
##	[34,]	1	8	9
##	[35,]	1	8	10
##	[36,]	1	9	10
##	[37,]	2	3	4
##	[38,]	2	3	5
##	[39,]	2	3	6
##	[40,]	2	3	7
##	[41,]	2	3	8
##	[42,]	2	3	9
##	[43,]	2	3	10
##	[44,]	2	4	5
##	[45,]	2	4	6
##	[46,]	2	4	7
##	[47,]	2	4	8
##	[48,]	2	4	9
##	[49,]	2	4	10
##	[50,]	2	5	6
##	[51,]	2	5	7
##	[52,]	2	5	8
##	[53,]	2	5	9
##	[54,]	2	5	10
##	[55,]	2	6	7
##	[56,]	2	6	8
##	[57,]	2	6	9
##	[58,]	2	6	10
##	[59,]	2	7	8
##	[60,]	2	7	9
##	[61,]	2	7	10
##	[62,]	2	8	9
##	[63,]	2	8	10
##	[64,]	2	9	10
##	[65,]	3	4	5
##	[66,]	3	4	6
##	[67,]	3	4	7
##	[68,]	3	4	8
##	[69,]	3	4	9
##	[70,]	3	4	10
##	[71,]	3	5	6
##	[72,]	3	5	7
##	[73,]	3	5	8
##	[74,]	3	5	9
##	[75,]	3	5	10
##	[76,]	3	6	7
##	[77,]	3	6	8
##	[78,]	3	6	9
##	[79,]	3	6	10

```
## [80,] 3 7 8
## [81,] 3 7 9
## [82,] 3 7 10
## [83,] 3 8 9
## [84,] 3 8 10
## [85,] 3 9 10
## [86,] 4 5 6
## [87,] 4 5 7
## [88,] 4 5 8
## [89,] 4 5 9
## [90,] 4 5 10
## [91,] 4 6 7
## [92,] 4 6 8
## [93,] 4 6 9
## [94,] 4 6 10
## [95,] 4 7 8
## [96,] 4 7 9
## [97,] 4 7 10
## [98,] 4 8 9
## [99,] 4 8 10
## [100,] 4 9 10
## [101,] 5 6 7
## [102,] 5 6 8
## [103,] 5 6 9
## [104,] 5 6 10
## [105,] 5 7 8
## [106,] 5 7 9
## [107,] 5 7 10
## [108,] 5 8 9
## [109,] 5 8 10
## [110,] 5 9 10
## [111,] 6 7 8
## [112,] 6 7 9
## [113,] 6 7 10
## [114,] 6 8 9
## [115,] 6 8 10
## [116,] 6 9 10
## [117,] 7 8 9
## [118,] 7 8 10
## [119,] 7 9 10
## [120,] 8 9 10
```

```
total_combinaciones <- nrow(grupos_posibles)
cat("Cantidad total de combinaciones posibles:", total_combinaciones,
    "\n")
```

```
## Cantidad total de combinaciones posibles: 120
```

```
#Probabilidad Condicional
```

```

total_figuras <- 12
cantidad_reyes <- 4

prob_rey_dado_figura <- cantidad_reyes / total_figuras
cat("Probabilidad de que Carlos saque un rey si sabe que es una figura:",
    prob_rey_dado_figura, "\n")

## Probabilidad de que Carlos saque un rey si sabe que es una figura:
0.3333333

#Teorema de Bayes

P_magico <- 0.3
P_normal <- 0.7

P_brilla_magico <- 0.8
P_brilla_normal <- 0.1

P_brilla <- (P_magico * P_brilla_magico) + (P_normal * P_brilla_normal)
P_magico_dado_brilla <- (P_magico * P_brilla_magico) / P_brilla

cat("Probabilidad de que un árbol que brilla sea mágico:",
    round(P_magico_dado_brilla * 100, 2), "%\n")

## Probabilidad de que un árbol que brilla sea mágico: 77.42 %

#Distribución Binomial 1

n_habitantes <- 5
prob_tea <- 0.6
prob_exacto_3 <- dbinom(3, size = n_habitantes, prob = prob_tea)

cat("Probabilidad de que exactamente 3 personas prefieran el te:",
    prob_exacto_3, "\n")

## Probabilidad de que exactamente 3 personas prefieran el te: 0.3456

```

Distribución Binomial 2

```

n_total <- 10
prob_tea_2 <- 0.7
prob_exacto_7 <- dbinom(7, size = n_total, prob = prob_tea_2)

cat("Probabilidad de que exactamente 7 personas prefieran el te:",
    prob_exacto_7, "\n")

## Probabilidad de que exactamente 7 personas prefieran el te: 0.2668279

##Distribucion de Poisson

```

##En el Bosque de la Inferencia, los árboles mágicos brillan en promedio 3 veces por noche. ¿Cuál es la probabilidad de que un árbol brille exactamente 5 veces en una noche?

```
# Tasa promedio de eventos (brillos por noche)
lambda <- 3
# Eventos deseados
k <- 5

# Cálculo
prob_poisson <- dpois(k, lambda)

# Resultado
cat("La probabilidad de que un arbol brille 5 veces es:",
    round(prob_poisson, 3), "\n")

## La probabilidad de que un arbol brille 5 veces es: 0.101
```

##Distribucion Normal

##Las alturas de los habitantes del Pueblo de los Datos siguen una distribución normal con media $\mu = 170$ cm y desviación estándar $\sigma = 10$ cm. ¿Cuál es la probabilidad de que un habitante mida menos de 160 cm?

```
media <- 170
#Desviacion estandar
desviacion <- 10

#Altura menor a
altura_limite <- 160

# Cálculo
prob_normal <- pnorm(altura_limite, mean = media, sd = desviacion)

# Resultado
cat("La probabilidad de que un habitante tenga una altura menor a 160 cm
es:", round(prob_normal, 3), "\n")

## La probabilidad de que un habitante tenga una altura menor a 160 cm
es: 0.159
```

##Distribucion Exponencial

##El tiempo entre llegadas de visitantes al Bosque de la Inferencia sigue una distribución exponencial con una tasa de $\lambda = 0.5$ visitantes por minuto. ¿Cuál es la probabilidad de que el próximo visitante llegue en menos de 2 minutos?

```
# Tasa de  $\lambda$ 
tasa <- 0.5
```

```

#Tiempo limite
tiempo_limite <- 2

# Cálculo
prob_exponencial <- pexp(tiempo_limite, rate = tasa)

# Resultado
cat("La probabilidad de que el proximo visitante llegue en menos de 2
minutos es:", round(prob_exponencial, 3), "\n")

## La probabilidad de que el proximo visitante llegue en menos de 2
minutos es: 0.632

```

##Distribución Uniforme

##En el Pueblo de los Datos, el tiempo que tarda un mensajero en entregar una carta sigue una distribución uniforme entre 10 y 30 minutos. ¿Cuál es la probabilidad de que el mensajero tarde menos de 20 minutos?

```

# Minimo
minimo <- 10

#Maximo
maximo <- 30

#Limite de tiempo
limite_superior <- 20

# Cálculo
prob_uniforme <- punif(limite_superior, min = minimo, max = maximo)

# Resultado
cat("La probabilidad de que el mensajero haga la entrega en menos de 20
minutos es:", round(prob_uniforme, 3), "\n")

## La probabilidad de que el mensajero haga la entrega en menos de 20
minutos es: 0.5

```

#Sección 2: Muestreo ###Muestreo aleatorio simple

```

set.seed(123)
poblacion <- 1:1000
muestra <- sample(poblacion, 100)

print(muestra)

## [1] 415 463 179 526 195 938 818 118 299 229 244 14 374 665 602 603
768 709
## [19] 91 953 348 649 355 840 26 519 426 979 766 211 932 590 593 555
871 373

```

```
## [37] 844 143 544 490 621 775 905 937 842 23 923 309 135 821 954 224
166 217
## [55] 290 581 72 588 575 141 722 865 859 153 294 277 999 41 431 90
316 223
## [73] 528 116 606 774 747 456 598 854 39 159 752 209 988 994 34 516
13 69
## [91] 895 755 409 308 278 89 537 291 424 880
```

###Explicacion

#1(POBLACION)Estos serian los 1000 habitantes #2(MUESTRA)Seria la seleccion aleatoria de 100 personas

###Muestreo Estratificado # Muestreo estratificado con dplyr

```
# Establecer semilla para reproducibilidad
set.seed(123)

# Definir cantidad por barrio
n_por_barrio <- 250

# Crear vector con nombres de barrios
barrios <- rep(c("Norte", "Sur", "Este", "Oeste"), each = n_por_barrio)

# Crear la población como data frame
poblacion <- data.frame(ID = 1:1000, Barrio = barrios)

# Cargar librería necesaria
library(dplyr)

# Realizar muestreo estratificado: 25 observaciones por barrio
muestra_estratificada <- poblacion %>%
  group_by(Barrio) %>%
  slice_sample(n = 25)

# Mostrar la muestra
print(muestra_estratificada)

## # A tibble: 100 × 2
## # Groups:   Barrio [4]
##       ID Barrio
##   <int> <chr>
## 1   659 Este
## 2   707 Este
## 3   679 Este
## 4   514 Este
## 5   695 Este
## 6   670 Este
## 7   550 Este
## 8   618 Este
```



```
## 9    543 Este
## 10   729 Este
## # i 90 more rows
```

###Explicación: #1Se crea una población con su barrio correspondiente.
#2(group_by(Barrio)) agrupa por barrio #3(slice_sample(n = 25)) tomara 25 muestras aleatorias por grupo.

###Tamano de la muestra

#Fórmula para tamaño de muestra para proporciones

Parámetros para calcular tamaño de muestra

```
nivel_confianza <- 0.95
```

```
margen_error <- 0.05
```

```
p <- 0.5 # Proporción esperada (máxima varianza)
```

Valor Z correspondiente al nivel de confianza

```
z <- qnorm(1 - (1 - nivel_confianza) / 2)
```

Cálculo del tamaño de muestra necesario para una proporción

```
n <- (z^2 * p * (1 - p)) / (margen_error^2)
```

Mostrar resultado redondeado hacia arriba

```
cat("Tamano de muestra necesario:", ceiling(n), "\n")
```

```
## Tamano de muestra necesario: 385
```

###Explicacion #P Sera el valor esperado #Se usa la fórmula estándar para estimar proporciones. #1.(qnorm()) da el valor Z para el nivel de confianza. #2.(p = 0.5) maximiza el tamaño necesario (caso mas conservador). #3.(ceiling()) redondea al entero superior.

###Muestreo de conglomerados # Muestreo por conglomerados

```
set.seed(123)
```

Crear población con 10 distritos (cada uno con 100 personas)

```
distritos <- rep(1:10, each = 100)
```

```
poblacion <- data.frame(ID = 1:1000, Distrito = distritos)
```

Seleccionar 2 distritos al azar

```
distritos_seleccionados <- sample(1:10, 2)
```

Filtrar la muestra: solo individuos de los distritos seleccionados

```
muestra_conglomerados <- subset(poblacion, Distrito %in%  
distritos_seleccionados)
```

Mostrar la muestra obtenida

```
print(muestra_conglomerados)
```

##	ID	Distrito
## 201	201	3
## 202	202	3
## 203	203	3
## 204	204	3
## 205	205	3
## 206	206	3
## 207	207	3
## 208	208	3
## 209	209	3
## 210	210	3
## 211	211	3
## 212	212	3
## 213	213	3
## 214	214	3
## 215	215	3
## 216	216	3
## 217	217	3
## 218	218	3
## 219	219	3
## 220	220	3
## 221	221	3
## 222	222	3
## 223	223	3
## 224	224	3
## 225	225	3
## 226	226	3
## 227	227	3
## 228	228	3
## 229	229	3
## 230	230	3
## 231	231	3
## 232	232	3
## 233	233	3
## 234	234	3
## 235	235	3
## 236	236	3
## 237	237	3
## 238	238	3
## 239	239	3
## 240	240	3
## 241	241	3
## 242	242	3
## 243	243	3
## 244	244	3
## 245	245	3
## 246	246	3
## 247	247	3
## 248	248	3
## 249	249	3

##	250	250	3
##	251	251	3
##	252	252	3
##	253	253	3
##	254	254	3
##	255	255	3
##	256	256	3
##	257	257	3
##	258	258	3
##	259	259	3
##	260	260	3
##	261	261	3
##	262	262	3
##	263	263	3
##	264	264	3
##	265	265	3
##	266	266	3
##	267	267	3
##	268	268	3
##	269	269	3
##	270	270	3
##	271	271	3
##	272	272	3
##	273	273	3
##	274	274	3
##	275	275	3
##	276	276	3
##	277	277	3
##	278	278	3
##	279	279	3
##	280	280	3
##	281	281	3
##	282	282	3
##	283	283	3
##	284	284	3
##	285	285	3
##	286	286	3
##	287	287	3
##	288	288	3
##	289	289	3
##	290	290	3
##	291	291	3
##	292	292	3
##	293	293	3
##	294	294	3
##	295	295	3
##	296	296	3
##	297	297	3
##	298	298	3
##	299	299	3

## 300	300	3
## 901	901	10
## 902	902	10
## 903	903	10
## 904	904	10
## 905	905	10
## 906	906	10
## 907	907	10
## 908	908	10
## 909	909	10
## 910	910	10
## 911	911	10
## 912	912	10
## 913	913	10
## 914	914	10
## 915	915	10
## 916	916	10
## 917	917	10
## 918	918	10
## 919	919	10
## 920	920	10
## 921	921	10
## 922	922	10
## 923	923	10
## 924	924	10
## 925	925	10
## 926	926	10
## 927	927	10
## 928	928	10
## 929	929	10
## 930	930	10
## 931	931	10
## 932	932	10
## 933	933	10
## 934	934	10
## 935	935	10
## 936	936	10
## 937	937	10
## 938	938	10
## 939	939	10
## 940	940	10
## 941	941	10
## 942	942	10
## 943	943	10
## 944	944	10
## 945	945	10
## 946	946	10
## 947	947	10
## 948	948	10
## 949	949	10

## 950	950	10
## 951	951	10
## 952	952	10
## 953	953	10
## 954	954	10
## 955	955	10
## 956	956	10
## 957	957	10
## 958	958	10
## 959	959	10
## 960	960	10
## 961	961	10
## 962	962	10
## 963	963	10
## 964	964	10
## 965	965	10
## 966	966	10
## 967	967	10
## 968	968	10
## 969	969	10
## 970	970	10
## 971	971	10
## 972	972	10
## 973	973	10
## 974	974	10
## 975	975	10
## 976	976	10
## 977	977	10
## 978	978	10
## 979	979	10
## 980	980	10
## 981	981	10
## 982	982	10
## 983	983	10
## 984	984	10
## 985	985	10
## 986	986	10
## 987	987	10
## 988	988	10
## 989	989	10
## 990	990	10
## 991	991	10
## 992	992	10
## 993	993	10
## 994	994	10
## 995	995	10
## 996	996	10
## 997	997	10
## 998	998	10

```
## 999    999        10
## 1000 1000        10
```

###Explicacion #1.Creamos la poblacion #2.Seleccionamos los distritosaleatoriamente #3>Tenemos que filtrar la muestra con la formulaasignada

###Muestreo sistematico

Muestreo sistemático

```
set.seed(123)
```

Crear población del 1 al 1000

```
poblacion <- 1:1000
```

Establecer el intervalo de selección

```
intervalo <- 20
```

Seleccionar aleatoriamente el punto de inicio entre 1 y 20

```
inicio <- sample(1:intervalo, 1)
```

Generar las posiciones sistemáticas

```
posiciones <- seq(inicio, length.out = 50, by = intervalo)
```

Obtener la muestra

```
muestra_sistematica <- poblacion[posiciones]
```

Mostrar resultados

```
cat("Punto de inicio:", inicio, "\n")
```

```
## Punto de inicio: 15
```

```
print(muestra_sistematica)
```

```
## [1] 15 35 55 75 95 115 135 155 175 195 215 235 255 275 295 315
335 355 375
```

```
## [20] 395 415 435 455 475 495 515 535 555 575 595 615 635 655 675 695
715 735 755
```

```
## [39] 775 795 815 835 855 875 895 915 935 955 975 995
```

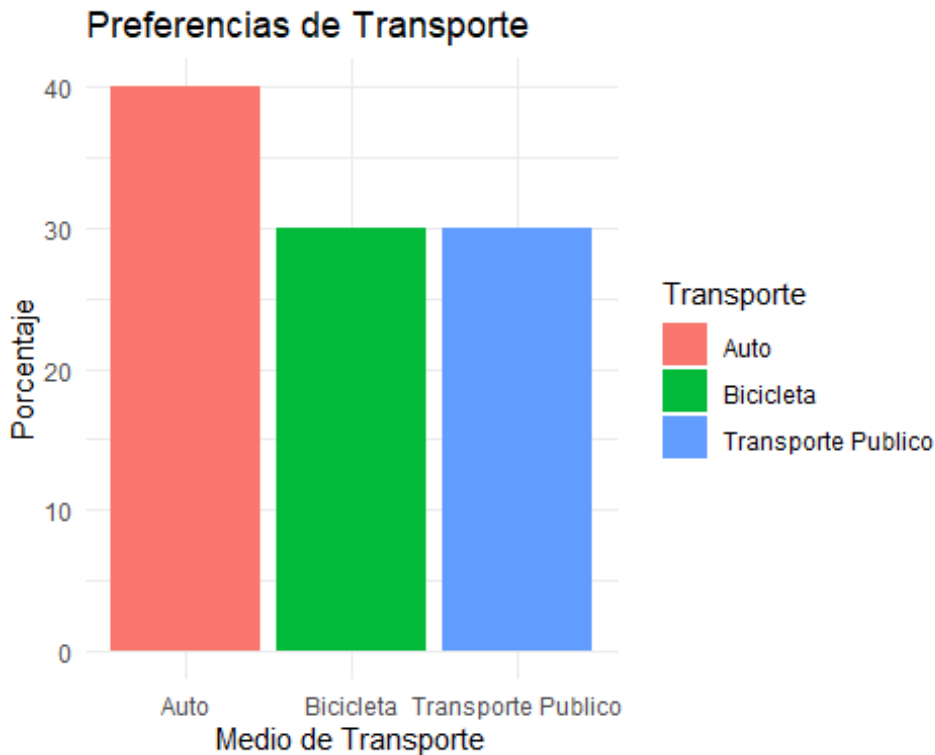
Sección 3: Storytelling con Datos

##Sección 3: Storytelling con Datos

#Gráfico de Barras: Preferencias de Transporte

```
preferencias <- data.frame(
  Transporte = c("Auto", "Bicicleta", "Transporte Publico"),
  Porcentaje = c(40, 30, 30)
)
```

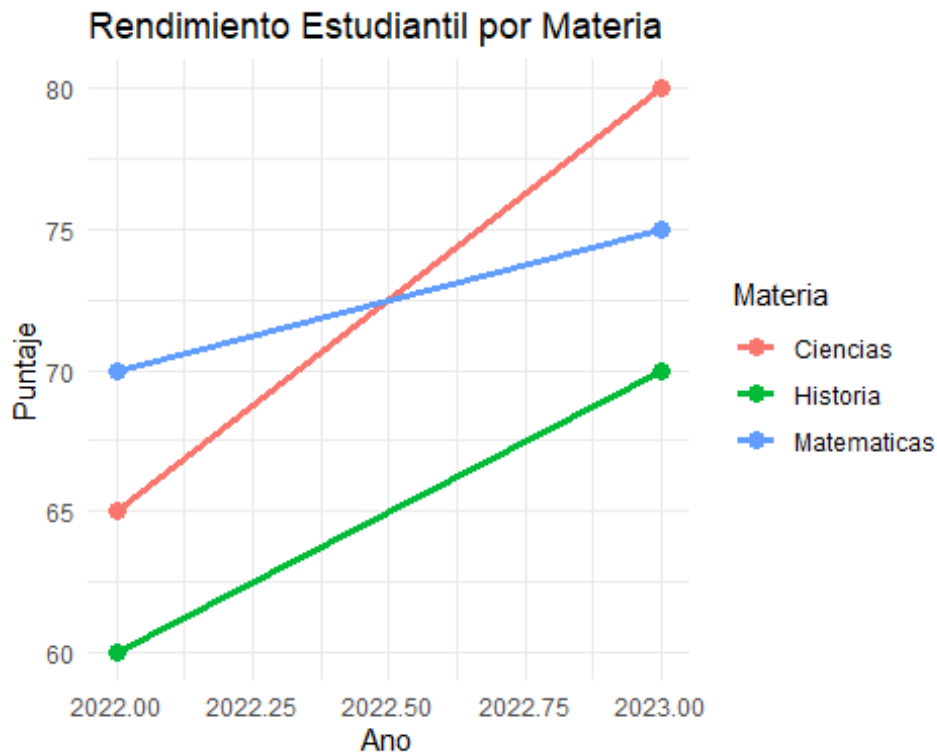
```
ggplot(preferencias, aes(x = Transporte, y = Porcentaje, fill =
Transporte)) +
  geom_bar(stat = "identity") +
  labs(title = "Preferencias de Transporte", y = "Porcentaje", x = "Medio
de Transporte") +
  theme_minimal()
```



##Gráfico de Líneas: Rendimiento Estudiantil

```
datos_rendimiento <- data.frame(
  Ano = rep(c(2022, 2023), 3),
  Materia = rep(c("Matematicas", "Ciencias", "Historia"), each = 2),
  Rendimiento = c(70, 75, 65, 80, 60, 70)
)

ggplot(datos_rendimiento, aes(x = Ano, y = Rendimiento, group = Materia,
color = Materia)) +
  geom_line(size = 1.2) +
  geom_point(size = 3) +
  labs(title = "Rendimiento Estudiantil por Materia", y = "Puntaje", x =
"Año") +
  theme_minimal()
```



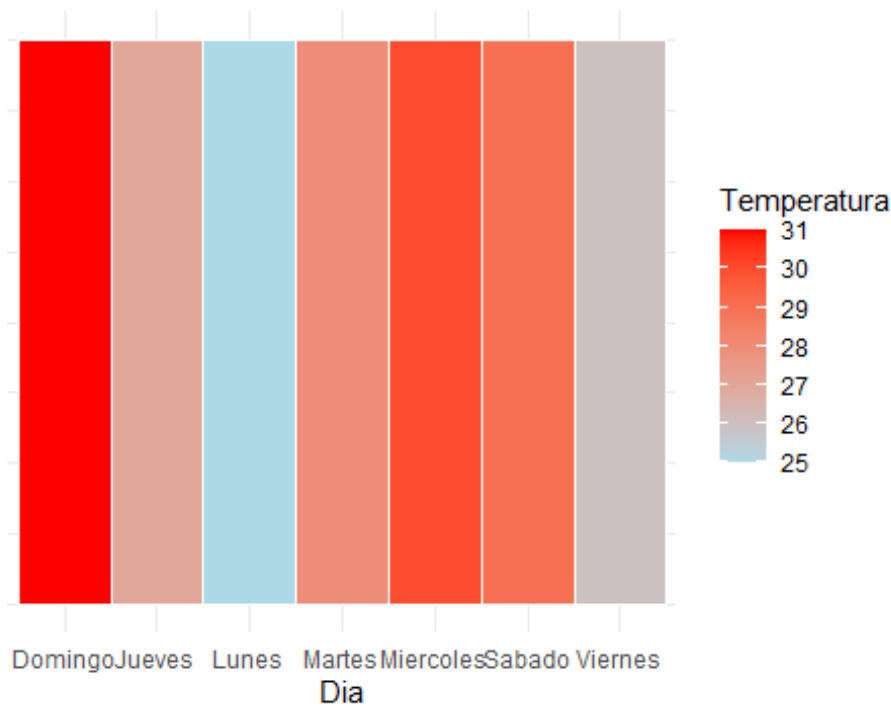
##Mapa de

Calor: Temperaturas Semanales

```
datos_temp <- data.frame(
  Dia = c("Lunes", "Martes", "Miercoles", "Jueves", "Viernes", "Sabado",
"Domingo"),
  Temperatura = c(25, 28, 30, 27, 26, 29, 31)
)

ggplot(datos_temp, aes(x = Dia, y = 1, fill = Temperatura)) +
  geom_tile(color = "white") +
  scale_fill_gradient(low = "lightblue", high = "red") +
  labs(title = "Temperatura Semanal en el Pueblo de los Datos", y = "", x
= "Dia") +
  theme_minimal() +
  theme(axis.text.y = element_blank(), axis.ticks.y = element_blank())
```


Temperatura Semanal en el Pueblo de los Datos



##Histograma: Distribución de Edades

```
edades <- c(42, 39, 46, 37, 48, 34, 50, 38, 45, 40, 43, 36, 47, 35, 49,
41, 38, 44, 40, 46,
37, 42, 39, 48, 36, 45, 41, 43, 35, 47, 38, 44, 40, 46, 37,
42, 39, 48, 34, 50,
38, 45, 40, 43, 36, 47, 35, 49, 41, 38, 44, 40, 46, 37, 42,
39, 48, 36, 45, 41,
43, 35, 47, 38, 44, 40, 46, 37, 42, 39, 48, 34, 50, 38, 45,
40, 43, 36, 47, 35,
49, 41, 38, 44, 40, 46, 37, 42, 39, 48, 36, 45, 41, 43, 35,
47, 38, 44, 40, 46,
37, 42, 39, 48, 34, 50, 38, 45, 40, 43, 36, 47, 35, 49, 41,
38, 44, 40, 46, 37,
42, 39, 48, 36, 45, 41, 43, 35, 47, 38, 44, 40, 46, 37, 42,
39, 48, 34, 50, 38,
45, 40, 43, 36, 47, 35, 49, 41, 38, 44, 40, 46, 37, 42, 39,
48, 36, 45, 41, 43,
35, 47, 38, 44, 40, 46, 37, 42, 39, 48, 34, 50, 38, 45, 40,
43, 36, 47, 35, 49,
41, 38, 44, 40, 46, 37, 42, 39, 48, 36, 45, 41, 43, 35, 47,
38, 44, 40, 46, 37,
42, 39, 48, 34, 50, 38, 45, 40, 43, 36, 47, 35, 49, 41, 38,
44, 40, 46, 37, 42,
39, 48, 36, 45, 41, 43, 35, 47, 38, 44, 40, 46, 37, 42, 39,
48, 34, 50, 38, 45,
40, 43, 36, 47, 35, 49, 41, 38, 44, 40, 46, 37, 42, 39, 48,
36, 45, 41, 43, 35,
```

```

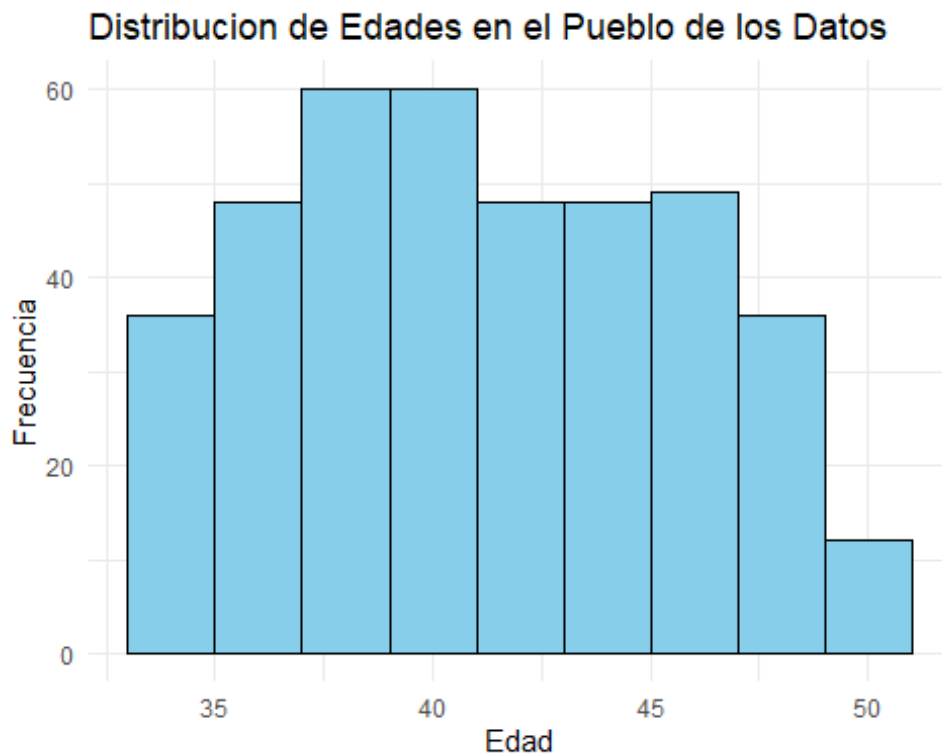
47, 38, 44, 40, 46, 37, 42, 39, 48, 34, 50, 38, 45, 40, 43,
36, 47, 35, 49, 41,
38, 44, 40, 46, 37, 42, 39, 48, 36, 45, 41, 43, 35, 47, 38,
44, 40, 46, 37, 42,
39, 48, 34, 50, 38, 45, 40, 43, 36, 47, 35, 49, 41, 38, 44,
40, 46, 37, 42, 39,
48, 36, 45, 41, 43, 35, 47, 38, 44, 40, 46, 37, 42, 39, 48,
34, 50, 38, 45, 40,
43, 36, 47, 35, 49, 41, 38, 44, 40, 46, 37, 42, 39, 48, 36,
45, 41, 43, 35, 47,
38, 44, 40, 46, 37, 42, 39, 48, 34, 50, 38, 45, 40, 43, 36,
47, 35, 49, 41, 38,
44, 40, 46, 37, 42, 39, 48, 36, 45, 41, 43, 35, 47, 38, 44,
40, 46)

```

```

ggplot(data.frame(edades), aes(x = edades)) +
  geom_histogram(binwidth = 2, fill = "skyblue", color = "black") +
  labs(title = "Distribucion de Edades en el Pueblo de los Datos", x =
"Edad", y = "Frecuencia") +
  theme_minimal()

```



...