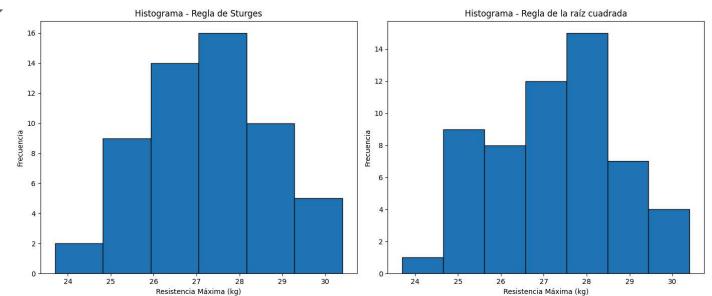
```
import pandas as pd
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import math
import scipy.stats as stats
Pregunta 2 - resistencias en botellas
resistencias = [28.3, 26.8, 26.6, 26.5, 28.1, 24.8, 27.4, 26.2, 29.4, 28.6, 24.9, 25.2, 30.4,
                27.7, 27.0, 26.1, 28.1, 26.9, 28.0, 27.6, 25.6, 29.5, 27.6, 27.3, 26.2, 27.7,
                27.2, 25.9, 26.5, 28.3, 26.5, 29.1, 23.7, 29.7, 26.8, 29.5, 28.4, 26.3, 28.1,
                28.7, 27.0, 25.5, 26.9, 27.2, 27.6, 25.5, 28.3, 27.4, 28.8, 25.0, 25.3, 27.7,
                25.2, 28.6, 27.9, 28.7]
df = pd.DataFrame(resistencias, columns=["Resistencia Máxima"])
n = len(df)
k_sturges = int(1 + 3.322 * math.log10(n))
k_raiz_cuadrada = int(math.sqrt(n))
print(f"Clases según Sturges: {k_sturges}")
print(f"Clases según la raíz cuadrada: {k_raiz_cuadrada}")
→ Clases según Sturges: 6
     Clases según la raíz cuadrada: 7
plt.figure(figsize=(14, 6))
plt.subplot(1, 2, 1)
plt.hist(df["Resistencia Máxima"], bins=k_sturges, edgecolor='black')
plt.title("Histograma - Regla de Sturges")
plt.xlabel("Resistencia Máxima (kg)")
plt.ylabel("Frecuencia")
plt.subplot(1, 2, 2)
plt.hist(df["Resistencia Máxima"], bins=k_raiz_cuadrada, edgecolor='black')
plt.title("Histograma - Regla de la raíz cuadrada")
plt.xlabel("Resistencia Máxima (kg)")
plt.ylabel("Frecuencia")
```

plt.tight\_layout()
plt.show()

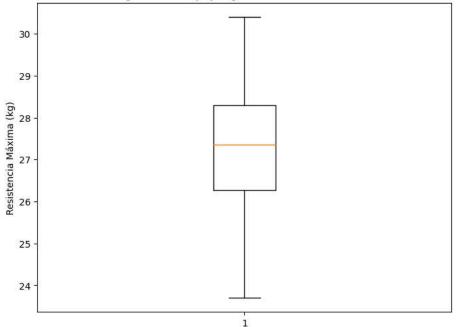


## Análisis de los datos:

- 1. Observando los histogramas, podemos identificar la forma de la distribución.
- 2. Si la distribución es simétrica, las botellas tienen una resistencia distribuida de manera uniforme.
- 3. Si está sesgada, puede indicar que la mayoría de las botellas tienen resistencias cercanas a un límite inferior o superior.

```
# Graficar el diagrama de caja y bigotes
plt.figure(figsize=(8, 6))
plt.boxplot(df["Resistencia Máxima"], vert=True)
plt.title("Diagrama de Caja y Bigotes - Resistencia Máxima")
plt.ylabel("Resistencia Máxima (kg)")
plt.show()
# Cálculo del rango intercuartílico (IQR)
Q1 = np.percentile(df["Resistencia Máxima"], 25)
Q3 = np.percentile(df["Resistencia Máxima"], 75)
IQR = Q3 - Q1
print(f"Primer cuartil (Q1): {Q1}")
print(f"Tercer cuartil (Q3): {Q3}")
print(f"Rango intercuartílico (IQR): {IQR}")
# Cálculo de los límites para identificar datos atípicos
lower_bound = Q1 - 1.5 * IQR
upper_bound = Q3 + 1.5 * IQR
print(f"Límite inferior: {lower_bound}")
print(f"Límite superior: {upper_bound}")
# Identificar datos atípicos
outliers = df[(df["Resistencia Máxima"] < lower_bound) | (df["Resistencia Máxima"] > upper_bound)]
print(f"Datos atípicos:\n{outliers}")
```

## Diagrama de Caja y Bigotes - Resistencia Máxima



Primer cuartil (Q1): 26.275 Tercer cuartil (Q3): 28.3

Rango intercuartílico (IQR): 2.025000000000002

Límite inferior: 23.23749999999997 Límite superior: 31.337500000000006

Datos atípicos: Empty DataFrame

p-value: 0.0

Columns: [Resistencia Máxima]

```
mean = np.mean(df["Resistencia Máxima"])
std_dev = np.std(df["Resistencia Máxima"], ddof=1)
n = len(df)
confidence_level = 0.94
alpha = 1 - confidence_level
df_degrees_of_freedom = n - 1
t_critical = stats.t.ppf(1 - alpha/2, df_degrees_of_freedom)
margin_of_error = t_critical * (std_dev / np.sqrt(n))
confidence_interval = (mean - margin_of_error, mean + margin_of_error)
print(f"Resistencia promedio estimada (94% de confianza): {confidence_interval}")
Resistencia promedio estimada (94% de confianza): (26.879344447464373, 27.613512695392767)
mu_0 = 25 # kg
t_score = (mean - mu_0) / (std_dev / np.sqrt(n))
p_value = 2 * (1 - stats.t.cdf(np.abs(t_score), df_degrees_of_freedom))
print(f"t_score: {t_score}")
print(f"p-value: {p_value}")
alpha = 0.05
if p_value < alpha:</pre>
    print("Rechazamos la hipótesis nula: La resistencia promedio es significativamente diferente de 25 kg.")
else:
    print("No rechazamos la hipótesis nula: No hay suficiente evidencia para decir que la resistencia promedio es diferente de 25 kg.")
t_score: 11.752111281692763
```

Rechazamos la hipótesis nula: La resistencia promedio es significativamente diferente de 25 kg.

```
confidence_level = 0.98
alpha = 1 - confidence_level
df_degrees_of_freedom = n - 1
t_critical = stats.t.ppf(1 - alpha/2, df_degrees_of_freedom)
margin_of_error = t_critical * (std_dev / np.sqrt(n))
confidence_interval = (mean - margin_of_error, mean + margin_of_error)
print(f"Intervalo de confianza del 98% para la media poblacional: ({confidence_interval[0]:.4f}, {confidence_interval[1]:.4f})")
Intervalo de confianza del 98% para la media poblacional: (26.7884, 27.7044)
Pregunta 3 - temperatura ideal hombres y mujeres
hombres = np.array([74, 72, 77, 76, 76, 73, 75, 73, 74, 75])
mujeres = np.array([75, 77, 78, 79, 77, 73, 78, 79, 78, 80])
n1 = len(hombres)
n2 = len(mujeres)
mean1 = np.mean(hombres)
mean2 = np.mean(mujeres)
std dev1 = np.std(hombres, ddof=1)
std_dev2 = np.std(mujeres, ddof=1)
t_score, p_value = stats.ttest_ind(hombres, mujeres, equal_var=False)
print(f"Estadístico t: {t score}")
print(f"p-valor: {p_value}")
alpha = 0.05
if p_value < alpha:</pre>
    print("Rechazamos la hipótesis nula: La temperatura promedio más confortable es diferente entre hombres y mujeres.")
else:
    print("No rechazamos la hipótesis nula: No hay suficiente evidencia para decir que la temperatura promedio más confortable es diferente

→ Estadístico t: -3.5254179083580257

     p-valor: 0.002626225071336037
     Rechazamos la hipótesis nula: La temperatura promedio más confortable es diferente entre hombres y mujeres.
var_1 = np.var(hombres, ddof=1)
var_2 = np.var(mujeres, ddof=1)
df = n1 + n2 - 2
f_score = var_1 / var_2
df1 = n1 - 1
df2 = n2 - 1
p\_value = 2*min(stats.f.cdf(f\_score, df1, df2), 1 - stats.f.cdf(f\_score, df1, df2))
print(f"Estadístico F: {f_score}")
print(f"p-valor: {p_value}")
alpha = 0.05
if p value < alpha:
    print("Rechazamos la hipótesis nula: La varianza de temperatura más confortable es diferente entre hombres y mujeres.")
else:
    print("No rechazamos la hipótesis nula: No hay suficiente evidencia para decir que la varianza de temperatura más confortable es diferen
₹ Estadístico F: 0.5859375
     p-valor: 0.4380709879241654
     No rechazamos la hipótesis nula: No hay suficiente evidencia para decir que la varianza de temperatura más confortable es diferente entr
```

```
actual = np.array([1.88, 1.84, 1.83, 1.90, 2.19, 1.89, 2.27, 2.03, 1.96, 1.98, 2.00, 1.92, 1.83, 1.94, 1.94, 1.95, 1.93, 2.01])
nuevo = np.array([1.87, 1.90, 1.85, 1.88, 2.18, 1.87, 2.23, 1.97, 2.00, 1.98, 1.99, 1.89, 1.78, 1.92, 2.02, 2.00, 1.95, 2.05])

differences = np.array(nuevo) - np.array (actual)
mean_diff = np.mean(differences)
std_diff = np.std(differences, ddof=1)
n = len(differences)

t_score = mean_diff / (std_diff / np.sqrt(n))
p_value = 2 * (1 - stats.t.cdf(np.abs(t_score), df=n-1))
```