

DIPLOMATURA SUPERIOR EN INTELIGENCIA ARTIFICIAL

PREPROCESAMIENTO DE DATOS

CLASES 2

AGENDA

1. VISUALIZACIÓN



1. VISUALIZACIÓN

1. VISUALIZACIÓN.

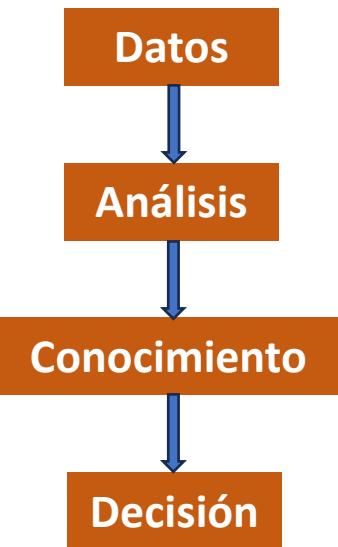
CONTENIDOS:

- CONCEPTOS DE ESTADÍSTICA
- ESTADÍSTICA DESCRIPTIVA
- ESTADÍSTICA DESCRIPTIVA. DESCRIPCIÓN NUMÉRICA
- ESTADÍSTICA DESCRIPTIVA. DESCRIPCIÓN GRÁFICA
- VISUALIZACIONES EN PYTHON
- VISUALIZACIONES CON EL DATASET IRIS

1.1. Conceptos de Estadística

¿Qué es la Estadística?

- El campo de la Estadística tiene que ver con la **recopilación, organización, análisis y uso de datos para tomar decisiones razonables** basadas en tal análisis.
- Al recoger **datos relativos a las características de un grupo de individuos u objetos**, suele ser **imposible o poco práctico observar todo el grupo completo**, en especial si es muy grande.
- En general, en lugar de analizar el conjunto entero llamado **población o universo**, se examina una pequeña parte del mismo, llamada **muestra**.



1.1. Conceptos de Estadística

Definiciones

- Una **población** está formada por la totalidad de las observaciones en las cuales se tiene cierto interés.
- Un **individuo** es cada uno de los elementos de la población.
- Una **muestra** es un subconjunto de observaciones seleccionada de una población.
- Una **muestra aleatoria** es una muestra cuyos elementos son elegidos al azar.
- Una **variable aleatoria** es una función que asigna un valor numérico al resultado de un experimento aleatorio.

1.1. Conceptos de Estadística

Clasificación de la Estadística

- La **Estadística** se divide en **dos grandes ramas** según el propósito del análisis:

- Estadística Descriptiva:***

Se ocupa de **organizar, resumir y presentar los datos de manera comprensible**. Utiliza **tablas, gráficos y medidas numéricas** (como media, mediana, moda, varianza, desviación estándar, etc.) para describir las **características** de un **conjunto de datos**.

- Estadística Inferencial:***

Permite sacar **conclusiones o generalizaciones sobre una población** a partir de la información obtenida en una muestra. Emplea **probabilidad, estimación y pruebas de hipótesis** para **inferir o predecir comportamientos** o parámetros poblacionales.

1.1. Conceptos de Estadística

¿Cómo se relaciona la Estadística con las aplicaciones en IA?

La **Estadística** nos permite:

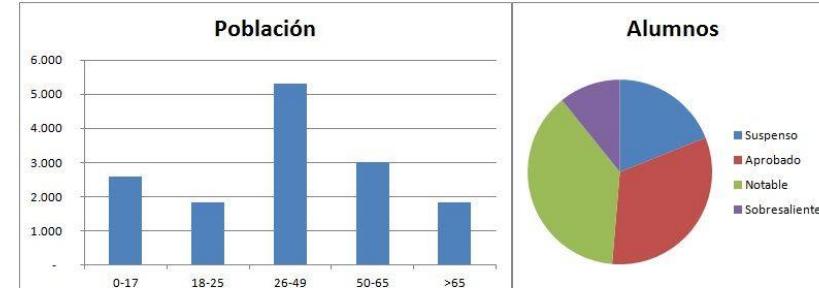
- **entender la estructura y variabilidad de los datos.**
- **seleccionar variables relevantes.**
- **evaluar el rendimiento y la validez de modelos.**

Toda predicción o modelo parte de una descripción estadística sólida.

1.2. Estadística Descriptiva

Estadística Descriptiva

- Describe y organiza los datos mediante representaciones numéricas, gráficas o tablas.
- En IA se usa en la exploración de datos.
- Las herramientas descriptivas básicas que se utilizan son:
 - Descripción numérica.
 - Descripción gráfica.



A pie chart titled "Alumnos" showing the distribution of student grades. The chart is divided into four segments: Suspensos (blue), Aprobados (red), Notables (green), and Sobresalientes (purple).

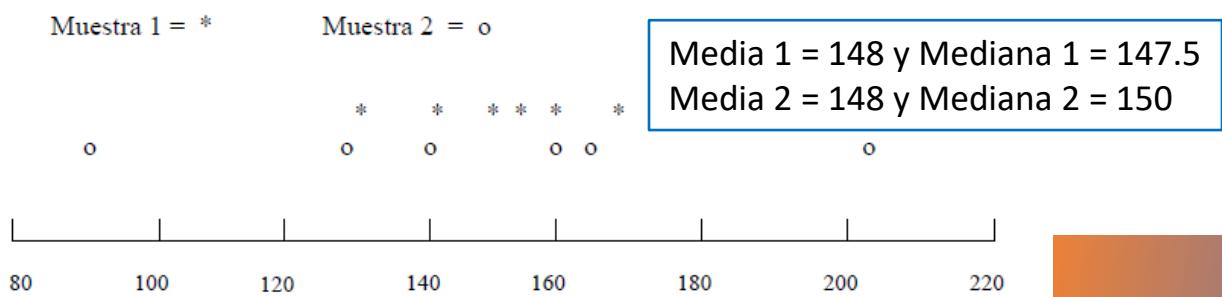
Nota	Alumnos
Suspensos	7
Aprobado	12
Notable	14
Sobresaliente	4

1.3. Estadística Descriptiva - Descripción Numérica

Medidas de posición y de dispersión

Se distinguen **dos tipos de medidas: de posición y de dispersión para describir la información contenida en una muestra x_1, x_2, \dots, x_n de tamaño n.**

- Las **medidas de posición** proporcionan valores alrededor de los cuales se distribuyen los datos observados en la muestra.
- Se distinguen **medidas de posición de tendencia central** (media, mediana, moda) y **de tendencia no central** (cuartiles, percentiles).
- Las **medidas de dispersión** muestran la variabilidad de los datos, indicando la mayor o menor concentración de datos respecto a las medias de centralización. Entre ellas se encuentran: rango, rango intercuartílico (IQR), desviación estándar.



Muestra 1: 130, 150, 145, 158, 165, 140

Muestra 2: 90, 128, 205, 140, 165, 160

1.3. Estadística Descriptiva. Descripción Numérica

Medidas de posición de tendencia central:

- Media aritmética o media muestral (\bar{x})

$$\bar{x} = \frac{x_1 + \dots + x_n}{n} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n}.$$

- ✓ La media aritmética es el **valor promedio de la muestra**.
- ✓ No tiene por qué pertenecer al conjunto de posibles valores de la variable.
- ✓ **No es una medida robusta**, es decir, su valor se ve influenciado por datos anormalmente altos o bajos (**valores atípicos**).

1.3. Estadística Descriptiva. Descripción Numérica

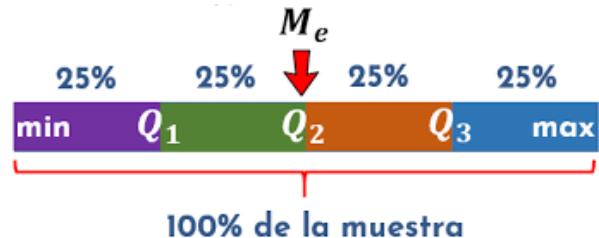
Medidas de posición de tendencia central:

- **Mediana** (\tilde{x})
 - ✓ Si los **datos de la muestra están ordenados** de menor a mayor, la **mediana** es el **valor hasta el cual se encuentran el 50 % de los casos**. Por tanto, la mediana dejará la mitad de las observaciones por debajo de su valor y la otra mitad por encima.
 - ✓ A diferencia de la media, la **mediana es una medida robusta**, ya que su valor se ve **poco afectado** por la presencia de **datos atípicos**.
 - ✓ Si de una muestra se obtienen la media y la mediana y sus valores difieren sustancialmente, esto será indicativo de la presencia de **datos atípicos**.
- **Moda**
 - ✓ La **moda** es la **observación que más se repite en la muestra**. Puede existir más de una moda.

1.3. Estadística Descriptiva. Descripción Numérica

Medidas de posición de tendencia no central:

- **Cuartiles: Si los datos de la muestra están ordenados de menor a mayor**
- ✓ **Los cuartiles Q1, Q2 y Q3 dividen la muestra en cuatro partes iguales.**
- ✓ El primer cuartil o cuartil inferior (Q1) es un valor que tiene la cuarta parte (25%) de las observaciones por debajo de él. El segundo cuartil (Q2), tiene la mitad (50%) de las observaciones por debajo de él. El segundo cuartil coincide con la mediana. El tercer cuartil o cuartil superior (Q3), tiene las tres cuartas partes (75%) de las observaciones por debajo de él.



- **Percentiles: Si los datos de la muestra están ordenados de menor a mayor**
- ✓ **y se los divide en cien partes iguales, los puntos de división reciben el nombre de percentiles.**
- ✓ Puede verse que $p_{0.25} = q_1$, $p_{0.5} = q_2$, $p_{0.75} = q_3$.

1.3. Estadística Descriptiva. Descripción Numérica

Medidas de dispersión:

- Rango muestral

$$R = \max\{x_i\} - \min\{x_i\}$$

✓ Diferencia entre la observación más grande y la más pequeña. Puede verse afectado por la presencia de datos atípicos. A mayor rango, mayor variabilidad en los datos.

- Rango intercuartílico (IQR)

$$IQR = Q3 - Q1$$

✓ Diferencia entre el cuartil superior e inferior. El rango intercuartílico es menos sensible a los valores extremos de la muestra que el rango muestral.

- Desviación estándar muestral

✓ Es el promedio de las desviaciones de los datos respecto a la media.

$$s = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}.$$

1.3. Estadística Descriptiva. Descripción Numérica

En Python:

Las **principales medidas numéricas** pueden obtenerse con la función **describe** de la librería **pandas**. Esta permite obtener un **resumen estadístico rápido** de un **DataFrame o Serie**.

1 datos_mios.describe()		
	personas.pre	personas.post
count	5.000000	5.000000
mean	11.600000	6.200000
std	7.300685	8.408329
min	5.000000	1.000000
25%	8.000000	2.000000
50%	10.000000	2.000000
75%	11.000000	5.000000
max	24.000000	21.000000

1.4. Estadística Descriptiva. Descripción Gráfica

Visualizaciones

Otra manera de describir la información presente en datos es la gráfica. Existen muchos tipos de gráficos en la Estadística Descriptiva. Los más comunes son:

- **Histogramas**
- **Diagramas de dispersión**
- **Diagramas de cajas y bigotes**

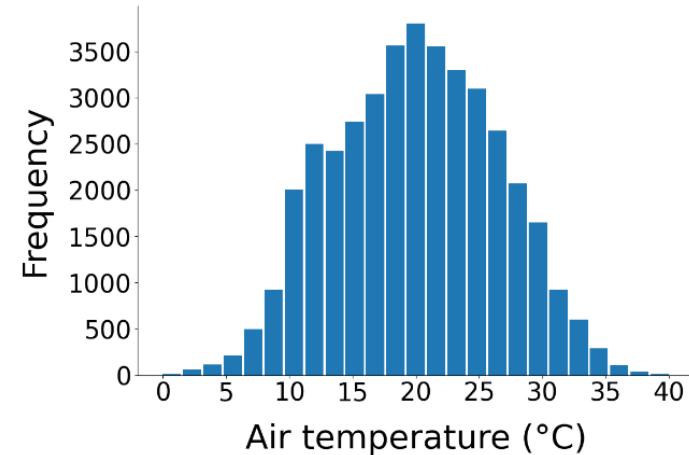
1.4. Estadística Descriptiva. Descripción Gráfica

Histograma:

- Es una **representación de la distribución de los datos**.
- Permite **visualizar dónde están situados los datos** y tener una idea de su distribución.
- Para su construcción se debe **partir el rango de valores de la variable** (valor mínimo y máximo) en **n intervalos (bins)** iguales (no necesariamente). Luego, se debe **contar cuántos datos caen en cada intervalo**.
- La **base de cada rectángulo es el intervalo de clase** y la **altura es el número de muestras** en ese intervalo (frecuencia).

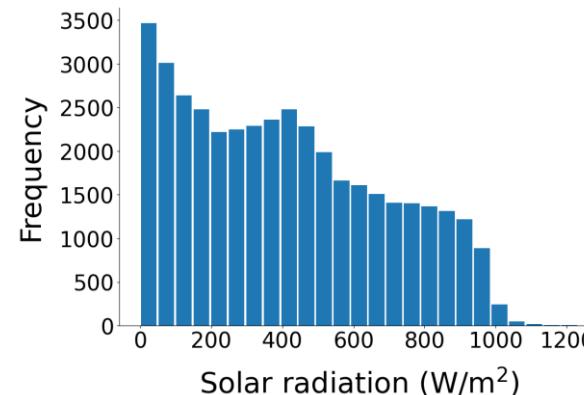
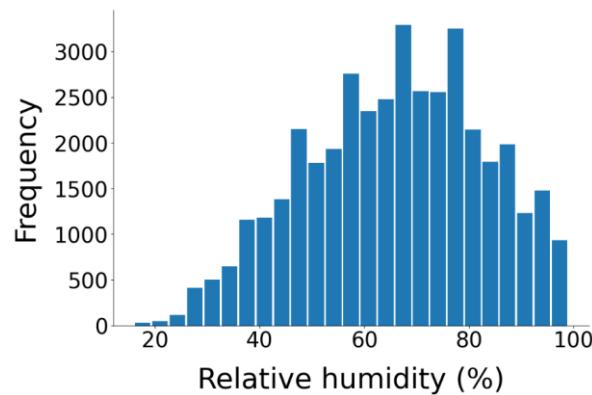
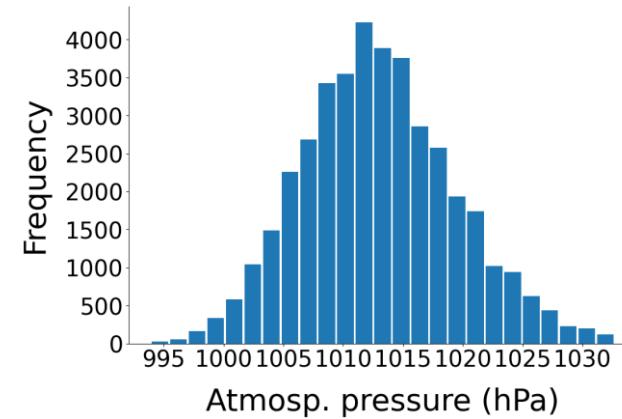
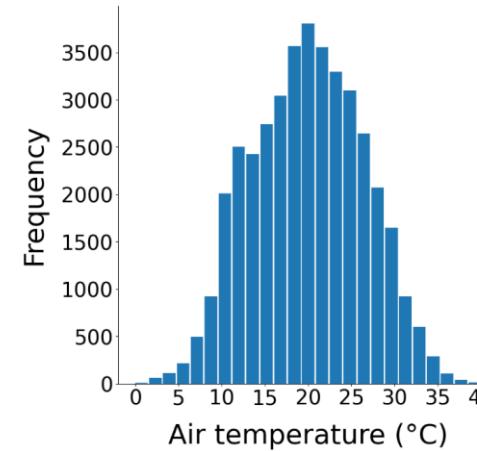
En Python:

```
data.hist()
```



1.4. Estadística Descriptiva. Descripción Gráfica

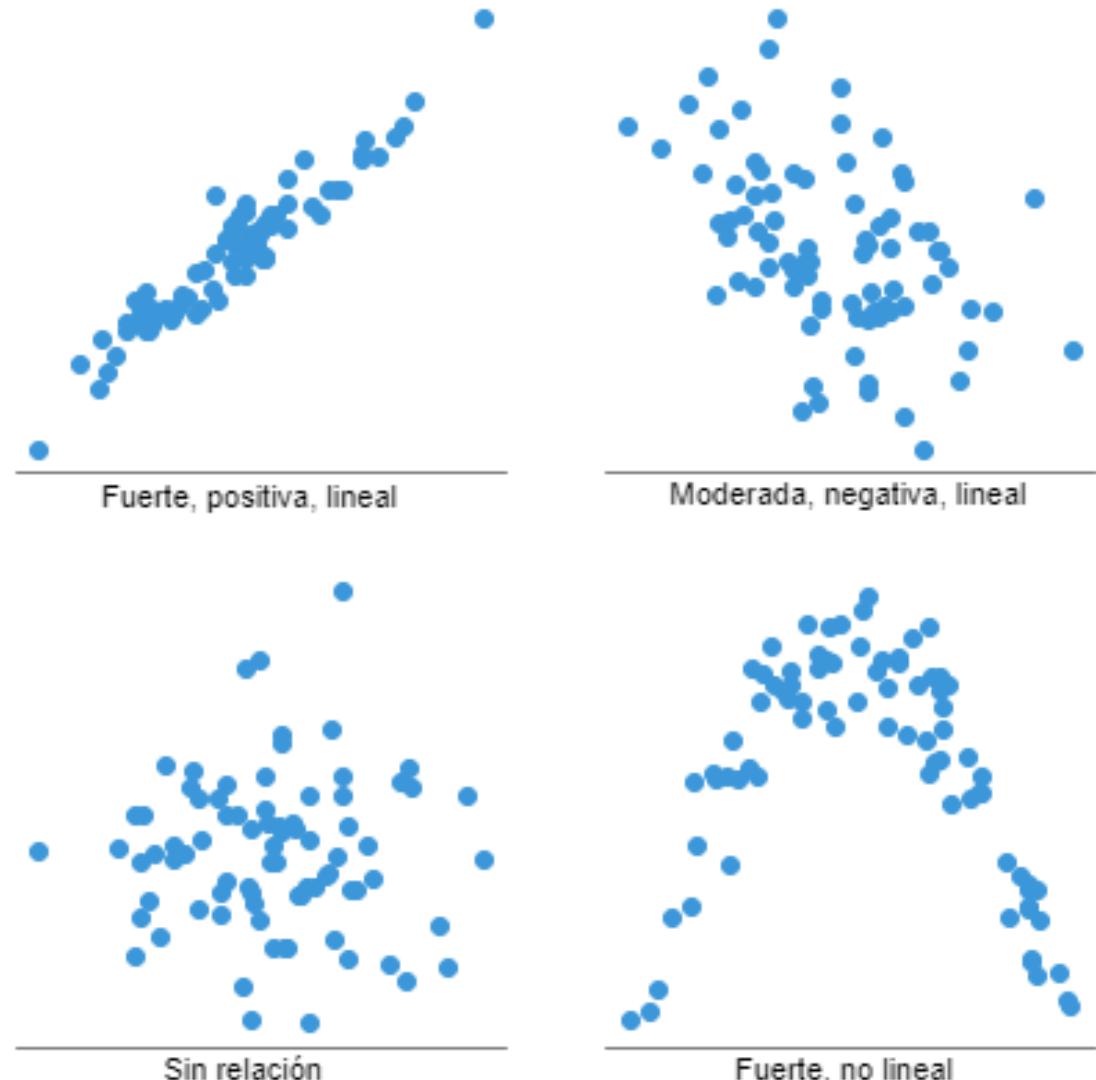
Histograma:



1.4. Estadística Descriptiva. Descripción Gráfica

Diagrama de dispersión (scatter plot):

Es una herramienta gráfica que representa la relación entre dos variables numéricas para mostrar si existe una correlación entre ellas.



En Python:

```
plt.scatter(datosPos['tiempo'],
            datosPos['posicion'], s=20, c='blue')
```

1.4. Estadística Descriptiva. Descripción Gráfica

$$IQR = Q3 - Q1$$

Diagrama de cajas y bigotes (boxplot):

Se construye a partir de las siguientes medidas:

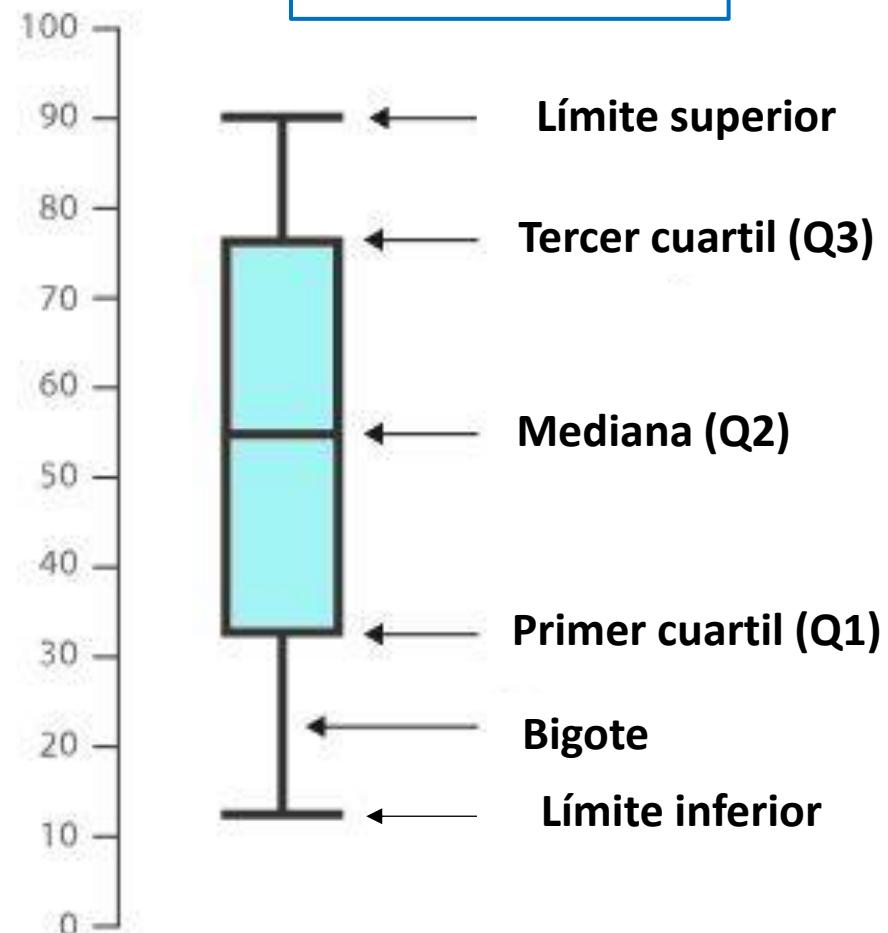
- El primer y el tercer cuartil, **Q1** y **Q3**, delimitan la caja central.
- La longitud de la caja viene dada por el **IQR (rango intercuartílico)**.
- Los límites inferior y superior se calculan como:

$$\text{Límite inferior} = Q1 - 1.5 \times IQR$$

$$\text{Límite superior} = Q3 + 1.5 \times IQR$$

- La **mediana (Q2)** se representa con una línea horizontal en la caja central

En Python: `iris.boxplot()`



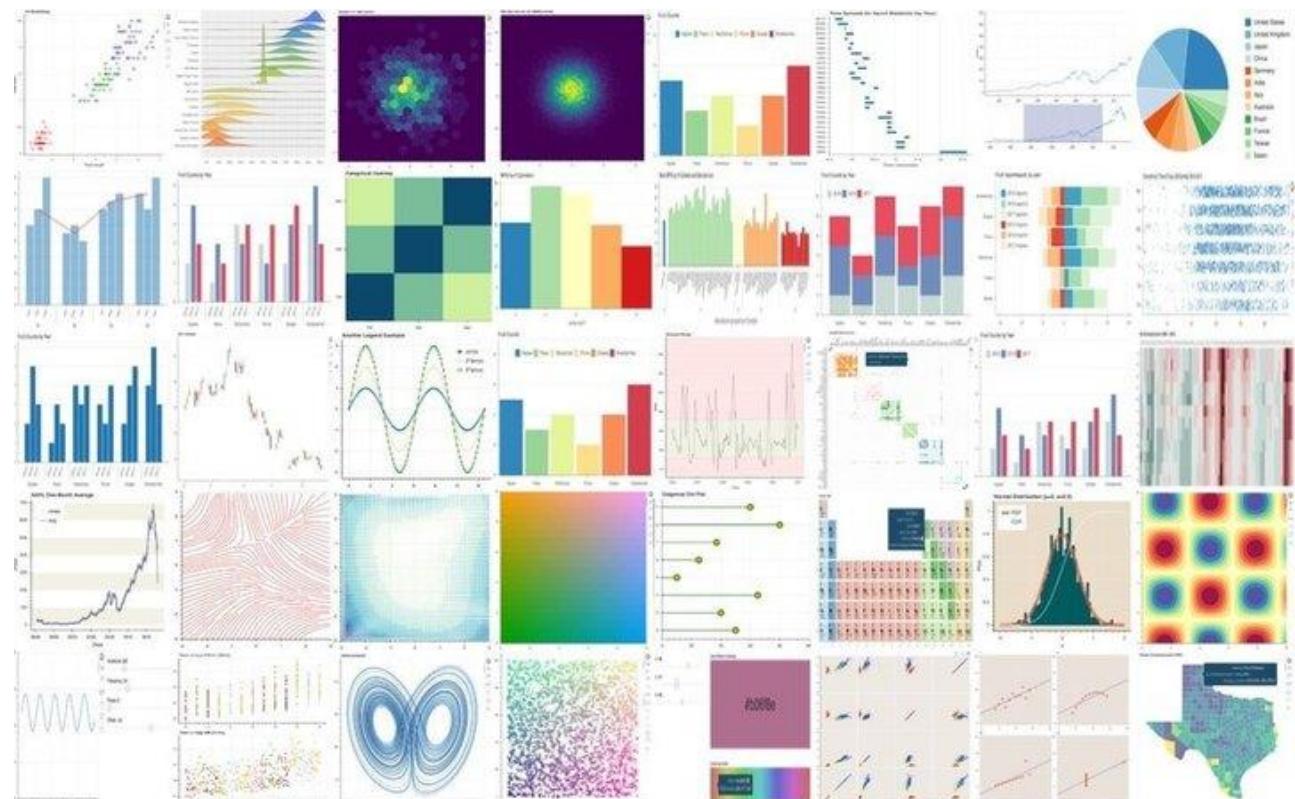
1.5. Visualizaciones en Python

Visualizaciones

Visualizar los datos es una tarea esencial para entender el dominio en el que estamos trabajando.

Algunas librerías de Visualización en Python:

- Matplotlib
- Seaborn



1.5. Visualizaciones en Python

Librería de Visualización Matplotlib

- Es la **librería gráfica más utilizada para realizar gráficos en Python.**
<https://matplotlib.org/tutorials>
- Permite **realizar figuras de calidad en una variedad de formatos.**
- Es ideal para **generar gráficos simples con datos rápidamente** y sin mucho esfuerzo.
- También **tiene soporte para visualizaciones más avanzadas y personalizadas.**

```
import matplotlib.pyplot as plt
```

matplotlib



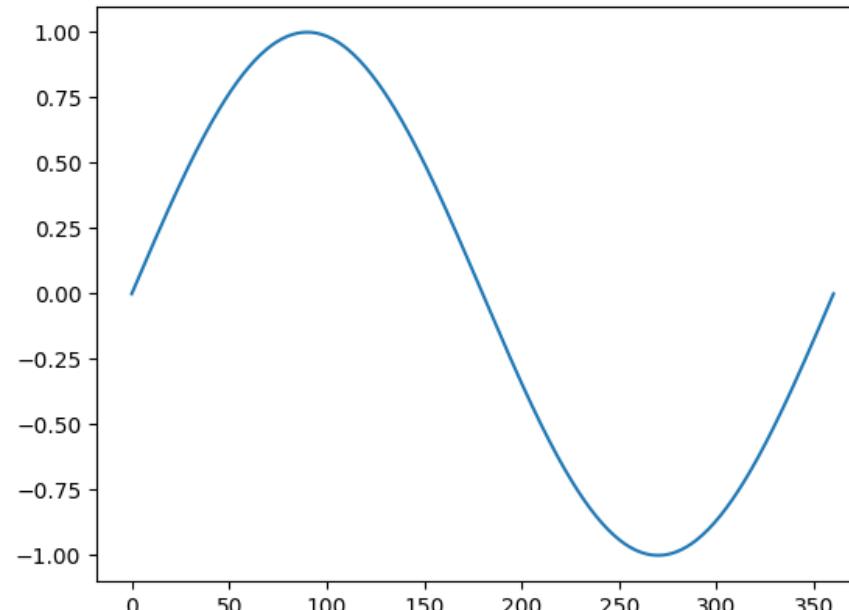
1.5. Visualizaciones en Python

Librería de Visualización Matplotlib

- La función **plot(x,y)** permite realizar un gráfico 2D de la variable **y** en función de **x**.

Ejemplo en Python de la función $\sin(x)$

```
1 # Gráfico de la función sen(x)
2 import numpy as np
3 import matplotlib.pyplot as plt
4 x= np.arange(0, 361)
5 y= np.sin(x * np.pi / 180.)
6 plt.figure()
7 plt.plot(x,y)
```



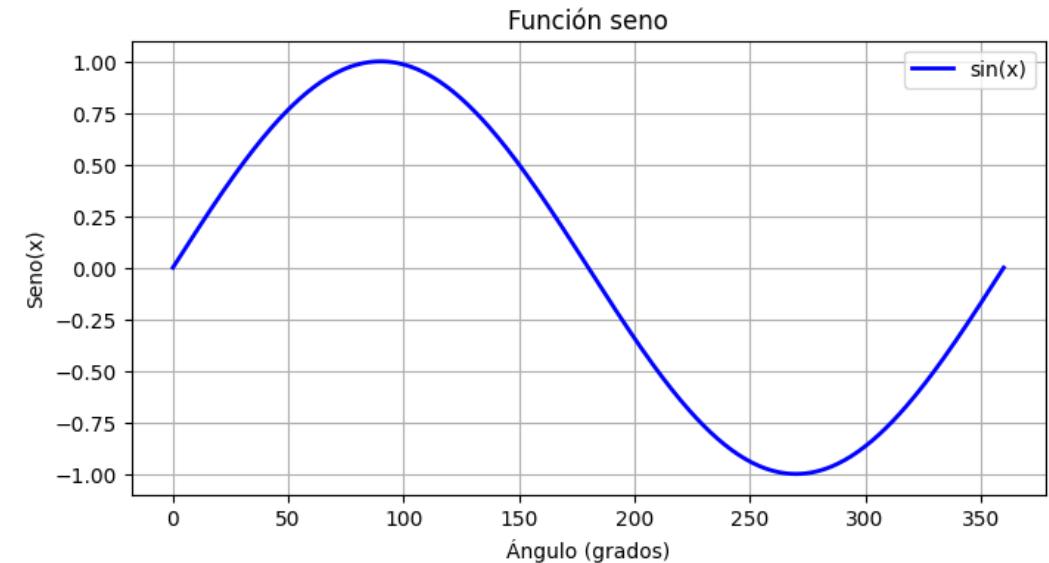
1.5. Visualizaciones en Python

Librería de Visualización Matplotlib

- Matplotlib permite adornar las figuras con mucha información adicional.

Ejemplo en Python de la función $\sin(x)$

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
x = np.arange(0, 361) # 0 a 360 inclusive
y = np.sin(x * np.pi / 180)
plt.figure(figsize=(8,4)) # tamaño opcional de la figura
plt.plot(x, y, color='blue',
          linewidth=2, label='sin(x)')
plt.title('Función seno')
plt.xlabel('Ángulo (grados)')
plt.ylabel('Seno(x)')
plt.grid(True)
plt.legend()
plt.show()
```



`plt.figure()` permite crear una nueva figura. Si no, todo lo ejecutado por matplotlib será impreso en la figura activa.

1.5. Visualizaciones en Python

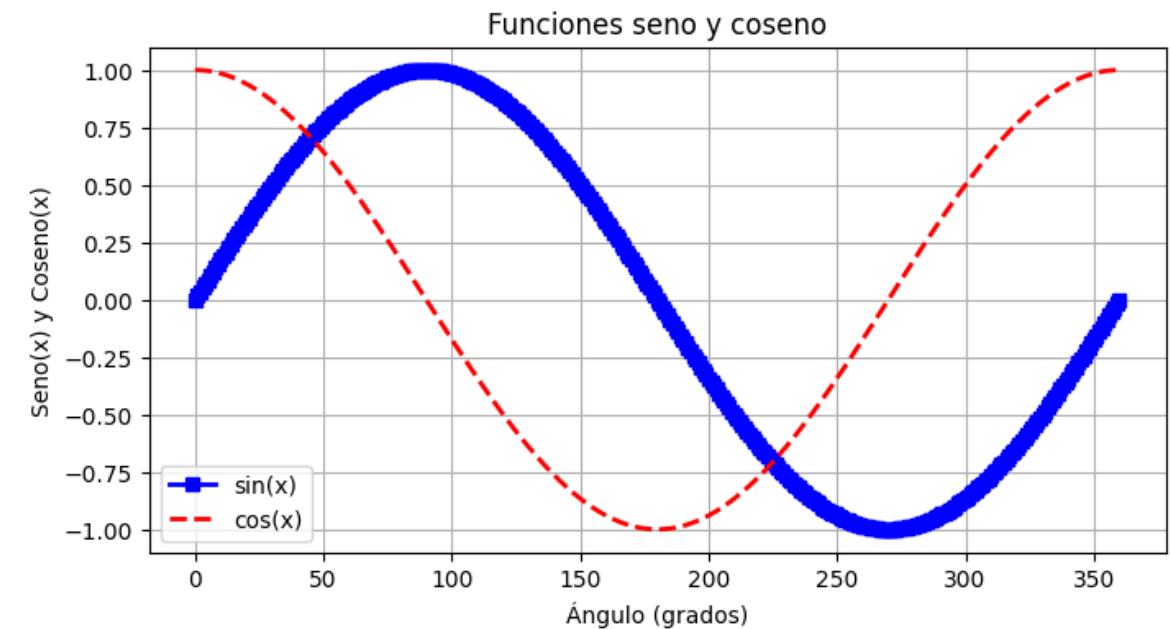
Librerías de Visualización en Python:

□ Matplotlib

- Superposición de dos gráficos en la misma figura (seno y coseno)

Ejemplo en Python de la función $\text{sen}(x)$ y $\text{cos}(x)$

```
# Superposición de las funciones sen(x) y cos(x)
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
x = np.arange(0, 361) # 0 a 360 inclusive
y= np.sin(x * np.pi / 180.)
plt.figure(figsize=(8,4)) # tamaño opcional de la figura
plt.plot(x, y, color='b', marker='s', #b:blue, s:square
          linewidth=2, label='sin(x)')
y= np.cos(x * np.pi / 180.)
plt.plot(x, y, color='r', linestyle='--',
          #r: red, --: líneas entrecortadas
          linewidth=2, label='cos(x)')
plt.title('Funciones seno y coseno')
plt.xlabel('Ángulo (grados)')
plt.ylabel('Seno(x) y Coseno(x)')
plt.grid(True)
plt.legend()
plt.show()
```



1.5. Visualizaciones en Python

Librerías de Visualización en Python:

Matplotlib

- Organizar **varios subgráficos dentro de una misma figura.**

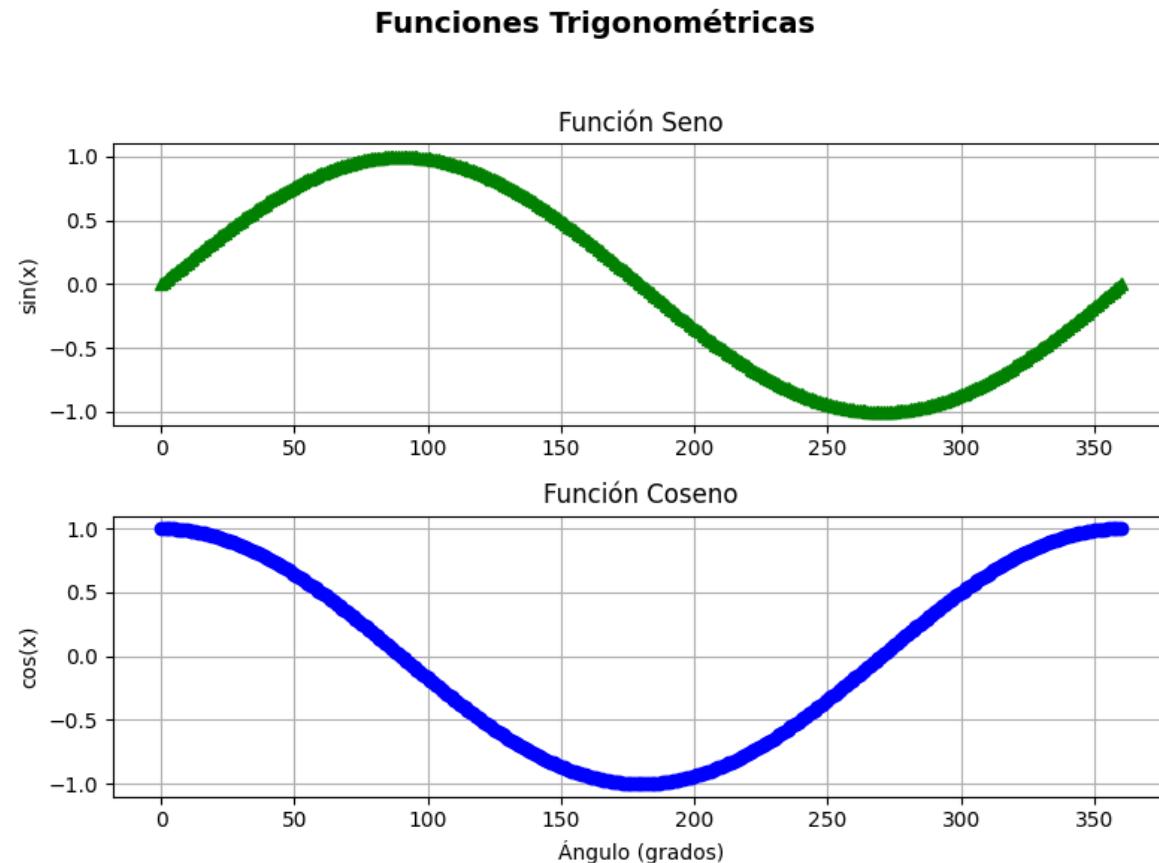
```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
x = np.arange(0, 361)
plt.figure(figsize=(8,6))

# Subplot 1: seno
plt.subplot(211)
y = np.sin(x * np.pi / 180.)
plt.plot(x, y, 'g^')
plt.title('Función Seno')
plt.ylabel('sin(x)')
plt.grid(True)

# Subplot 2: coseno
plt.subplot(212)
y = np.cos(x * np.pi / 180.)
plt.plot(x, y, 'bo')
plt.title('Función Coseno')
plt.xlabel('Ángulo (grados)')
plt.ylabel('cos(x)')
plt.grid(True)

# Título general de la figura
plt.suptitle('Funciones Trigonométricas',
             fontsize=14, fontweight='bold')
plt.tight_layout(rect=[0, 0, 1, 0.95]) # ajusta
                                         # los espacios entre subplots
plt.show()
```

Ejemplo en Python de la función $\text{sen}(x)$ y $\text{cos}(x)$

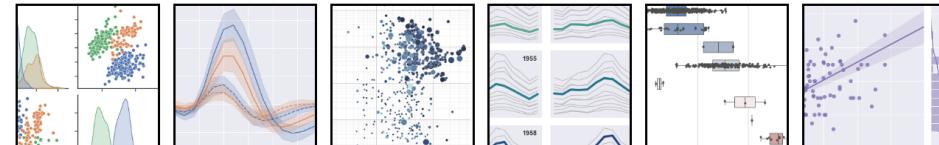


1.5. Visualizaciones en Python

Librería de Visualización Seaborn

- Es una **librería de visualización en Python basada en Matplotlib**.
<https://seaborn.pydata.org/>
- **Crea gráficos atractivos e informativos de manera sencilla.**
- Facilita principalmente la **creación de gráficos estadísticos, como diagramas de dispersión, diagramas de caja, gráficos de barras, mapas de calor, y gráficos de distribución** (histogramas y estimaciones de densidad del núcleo).
- Ejemplo de visualización del **dataset Iris en la plataforma kaggle**

<https://www.kaggle.com/noelano/seaborn-visualization-on-iris-data-set>



1.6. Visualizaciones con el dataset Iris

Dataset Iris

El dataset “Iris” está almacenado en un archivo “csv” (Comma Separated Values). Estos son archivos de texto plano, donde cada registro está delimitado por un Enter, y cada columna por una coma.

El dataset contiene información sobre 3 especies distintas de flores. Contiene 4 atributos: tamaño y largo del pétalo, tamaño y largo del sépalo.

```
sepal_length,sepal_width,petal_length,petal_width,species  
5.1,3.5,1.4,0.2,setosa  
4.9,3.0,1.4,0.2,setosa  
4.7,3.2,1.3,0.2,setosa  
4.6,3.1,1.5,0.2,setosa  
5.0,3.6,1.4,0.2,setosa  
5.4,3.9,1.7,0.4,setosa
```

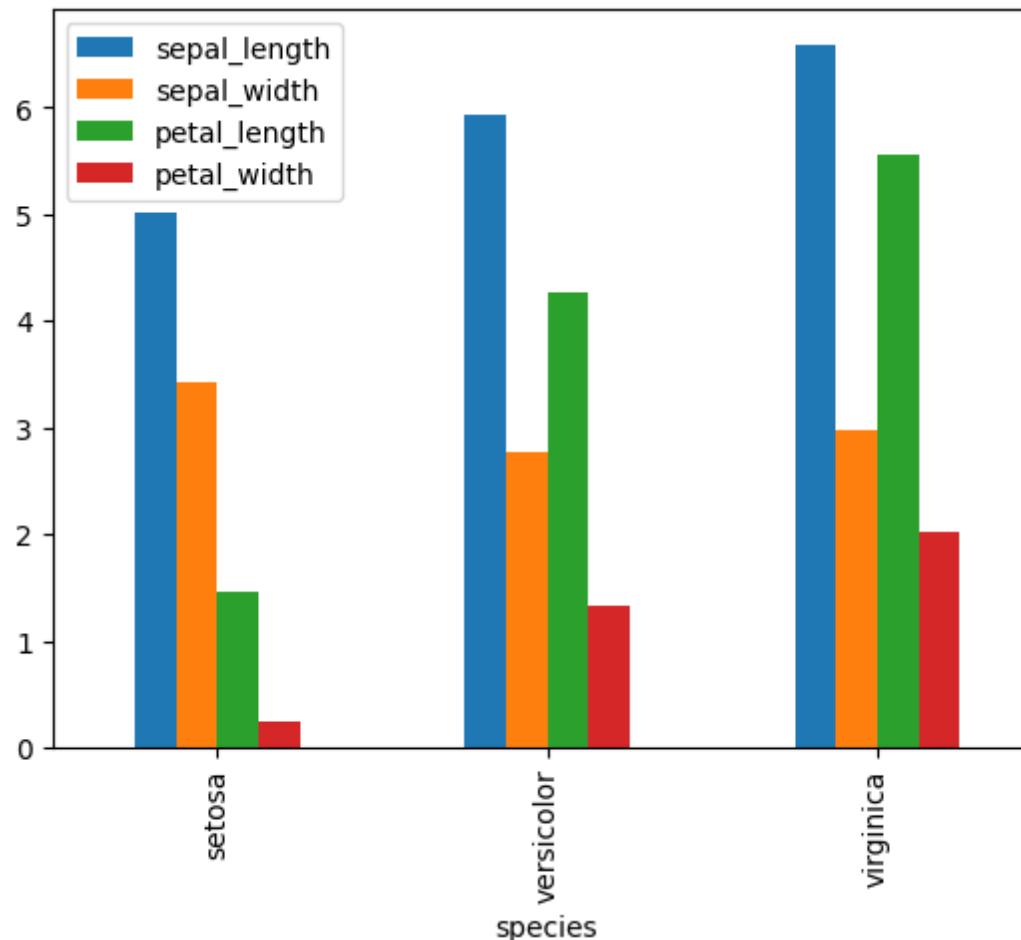


1.6. Visualizaciones con el dataset Iris

Gráfico de barras

Gráfico de barras de la media de cada atributo diferenciado por clase.

```
# Gráfico de barras de la media de cada atributo,  
# diferenciado por clase.  
plot_data= iris.groupby('species').mean()  
plot_data.plot(kind='bar')
```

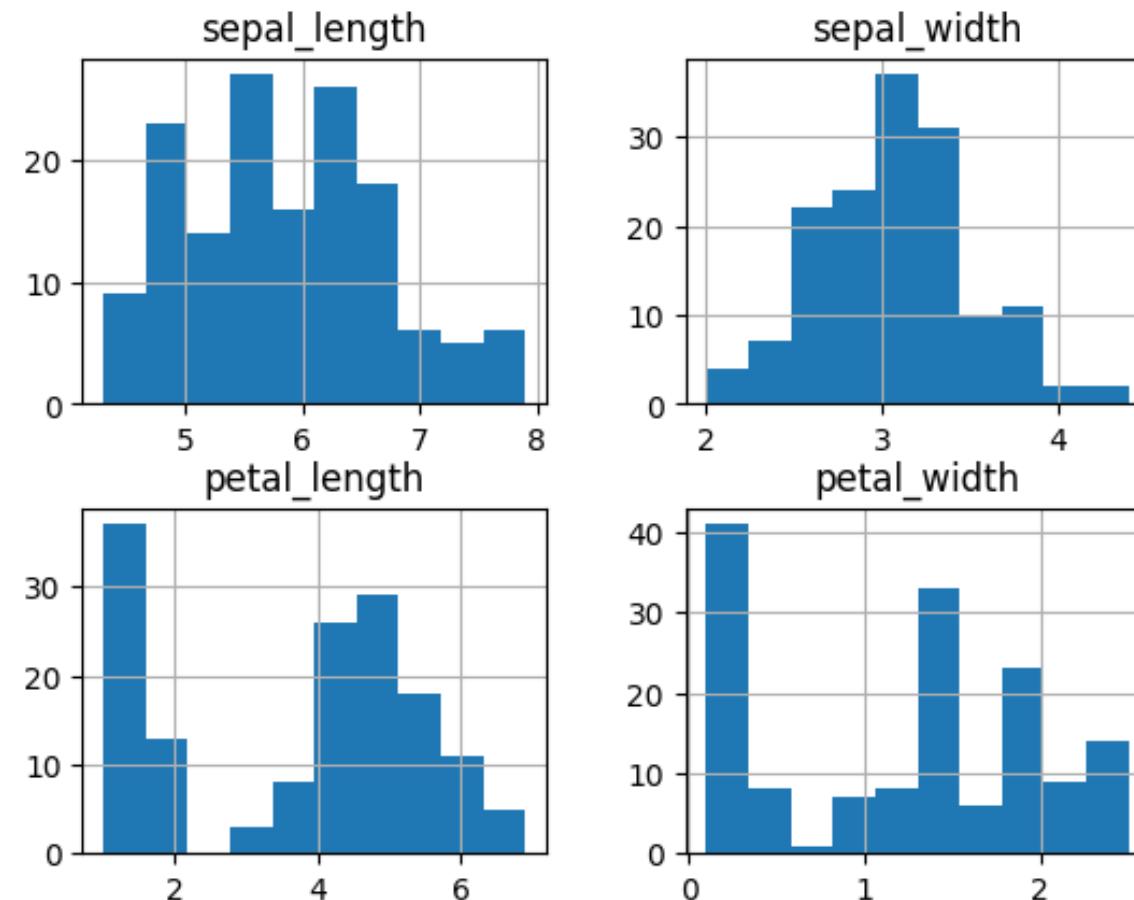


1.6. Visualizaciones con el dataset Iris

Histograma

Histograma para cada columna numérica diferente.

```
# Histograma para cada  
# columna numérica diferente  
iris.hist()
```

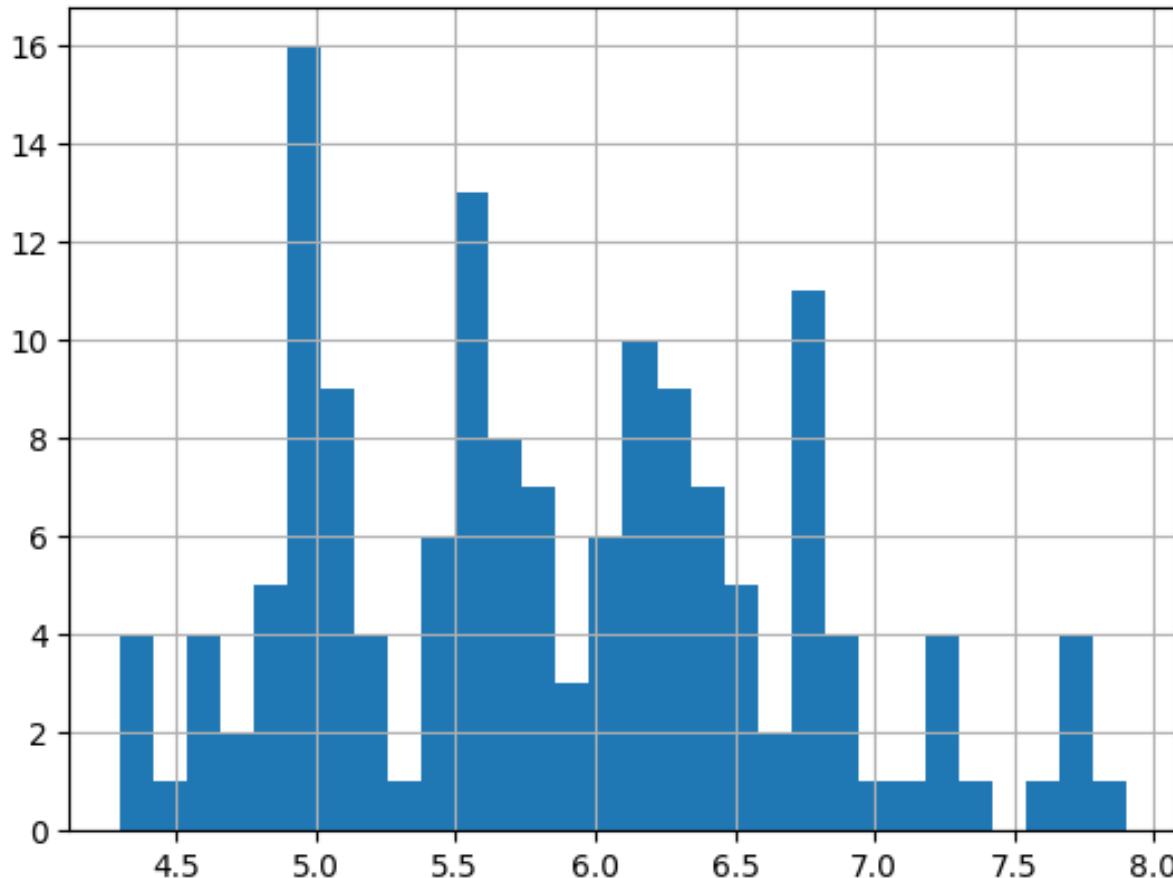


1.6. Visualizaciones con el dataset Iris

Histograma

Histograma para la columna “sepal_length”.

```
# Histograma para la columna "sepal_length"  
iris.sepal_length.hist(bins=30)
```

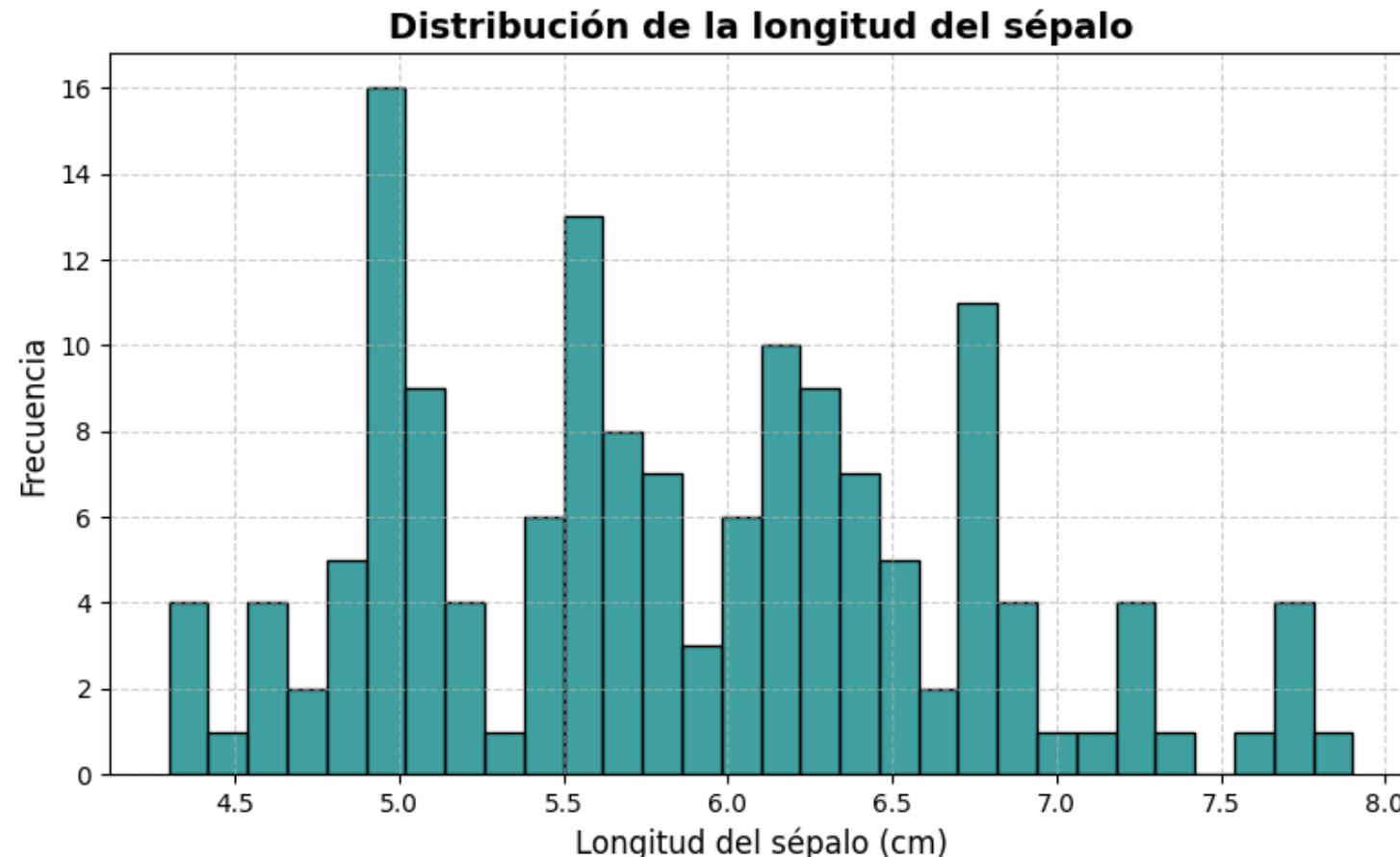


1.6. Visualizaciones con el dataset Iris

Histograma

Histograma para la columna “sepal_length” con la función `histplot` de la librería `seaborn`.

```
# Histograma para la columna "sepal_length"  
# con la función histplot de la librería seaborn  
plt.figure(figsize=(8,5))  
sns.histplot(iris['sepal_length'], bins=30,  
            color='teal', edgecolor='black')  
  
# Títulos y etiquetas  
plt.title('Distribución de la longitud del sépalo',  
          fontsize=14, fontweight='bold')  
plt.xlabel('Longitud del sépalo (cm)', fontsize=12)  
plt.ylabel('Frecuencia', fontsize=12)  
  
# Cuadrícula y formato  
plt.grid(True, linestyle='--', alpha=0.6)  
plt.tight_layout()  
plt.show()
```



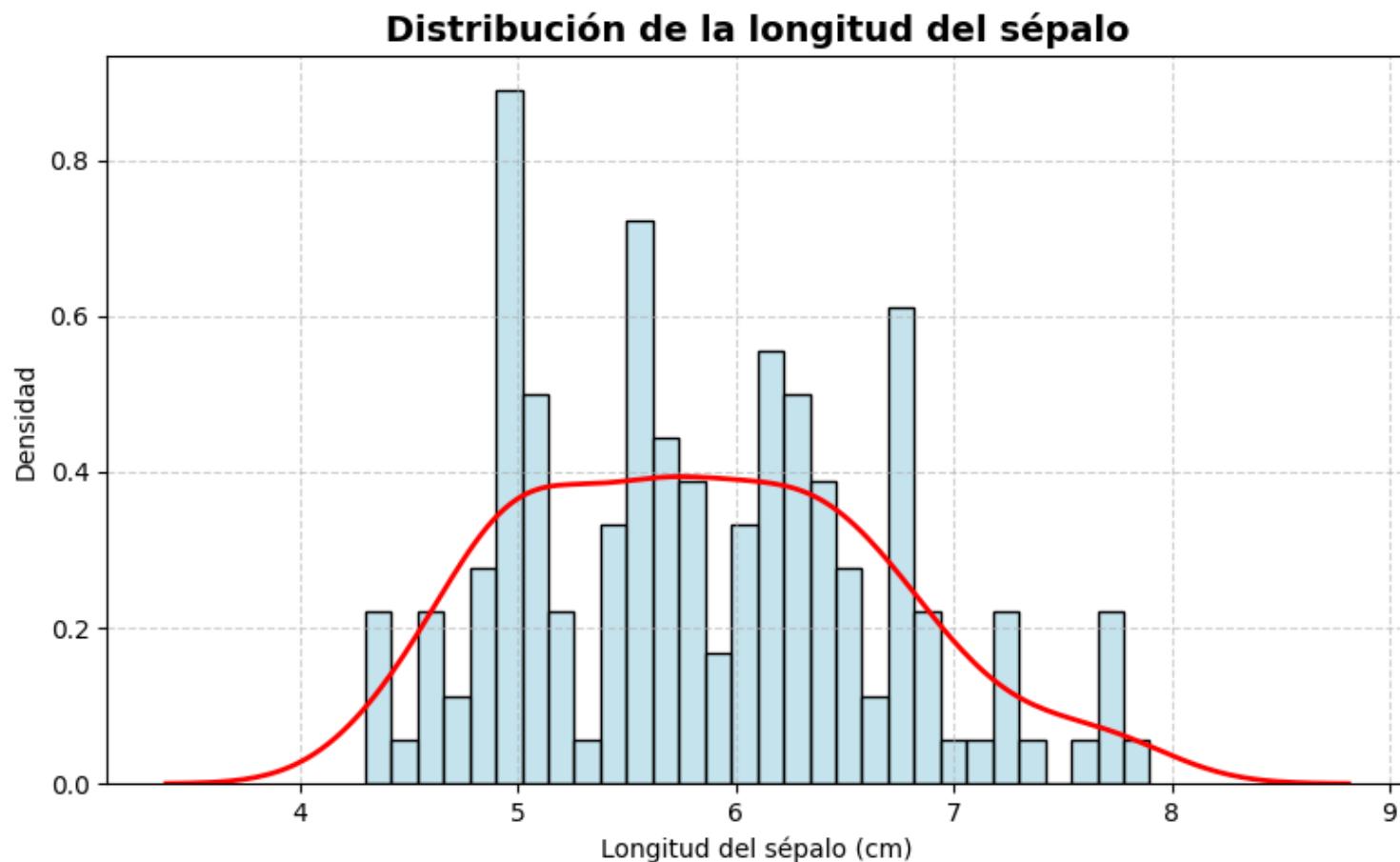
1.6. Visualizaciones con el dataset Iris

Histograma más curva de densidad KDE

Histograma para la columna “sepal_length” con la curva de densidad KDE superpuesta.

```
# Histograma para la columna "sepal_length"
# con la curva de densidad superpuesta
plt.figure(figsize=(8,5))
# Histograma con curva de densidad
sns.histplot(
    iris['sepal_length'],
    bins=30,
    color='lightblue',
    edgecolor='black',
    stat='density', # importante para
    # que la escala coincida con la KDE
    alpha=0.7
)
# Curva de densidad (KDE) con color personalizado
sns.kdeplot(
    iris['sepal_length'],
    color='red',
    linewidth=2
)
plt.title('Distribución de la longitud del sépalo',
          fontsize=14, fontweight='bold')
plt.xlabel('Longitud del sépalo (cm)')
plt.ylabel('Densidad')
plt.grid(True, linestyle='--', alpha=0.6)
plt.tight_layout()
plt.show()
```

La curva de densidad KDE (Kernel Density Estimation, o Estimación de Densidad por Núcleos) es una forma suave y continua de representar cómo se distribuyen los datos de una variable numérica.



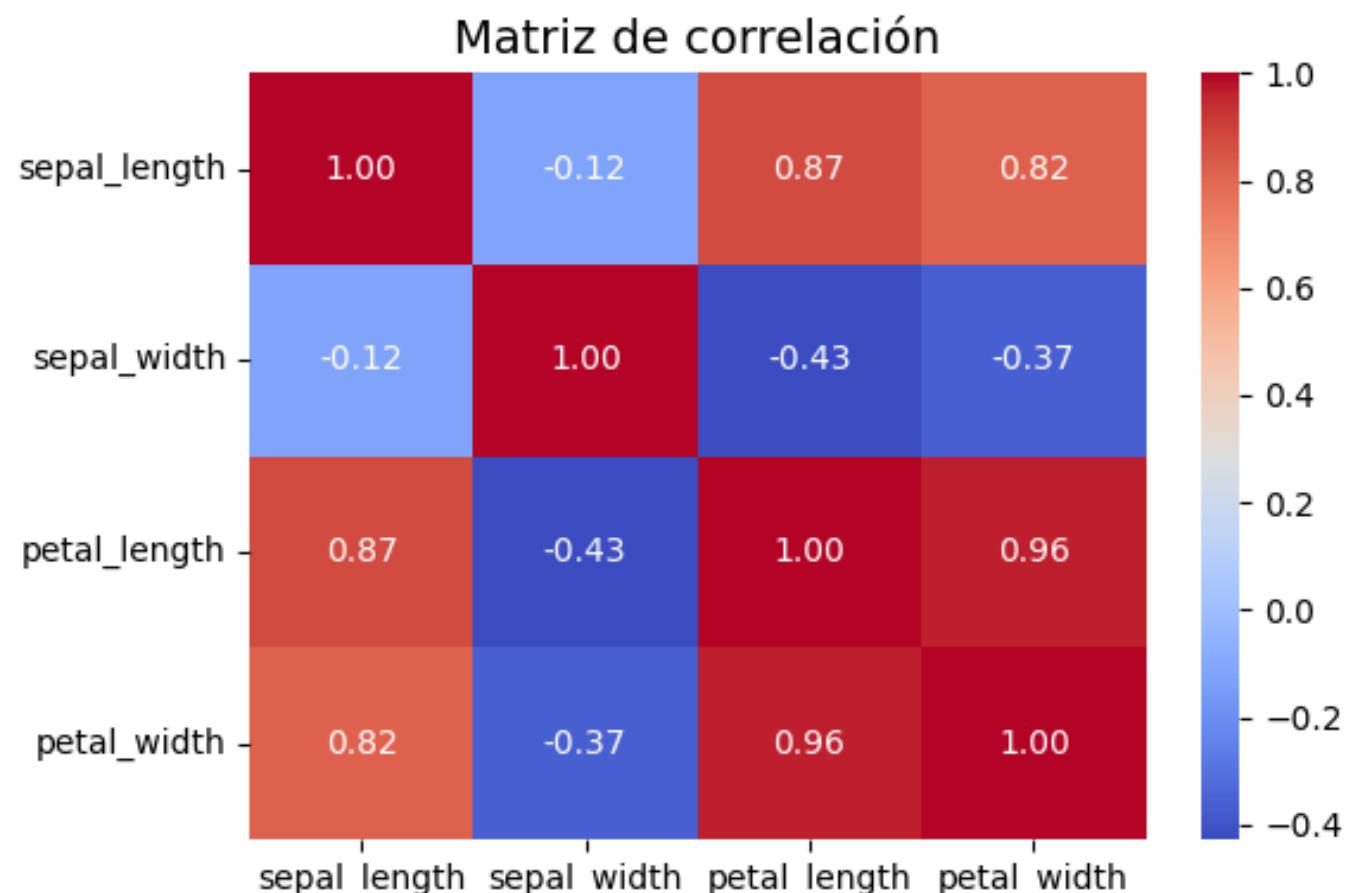
1.6. Visualizaciones con el dataset Iris

Matriz de correlación

Matriz de correlación entre columnas numéricas.

```
# Calcular matriz de correlación
# (solo columnas numéricas)
corr = iris.corr(numeric_only=True)

# Mostrar la matriz
plt.figure(figsize=(6,4))
sns.heatmap(corr, annot=True,
            cmap='coolwarm', fmt=".2f")
plt.title('Matriz de correlación',
          fontsize=14)
plt.tight_layout()
plt.show()
```



1.6. Visualizaciones con el dataset Iris

Scatter permite visualizar una dispersión de puntos en un espacio 2D

Diagrama de dispersión (scatter plot):

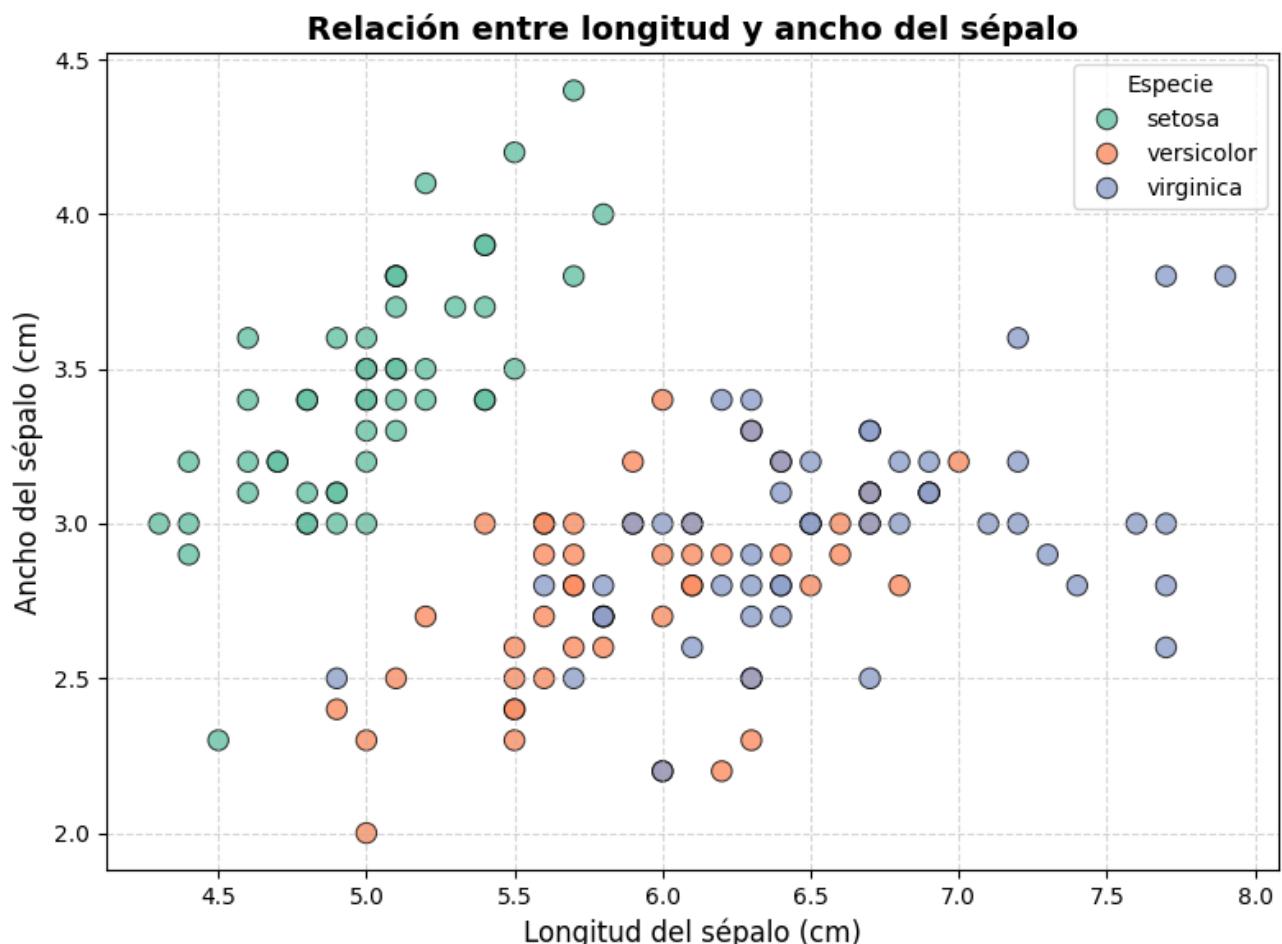
Diagrama de dispersión entre dos de las variables del dataset.

```
# Diagrama de dispersión (scatter plot):
plt.figure(figsize=(8,6))

# Gráfico de dispersión con Seaborn
sns.scatterplot(
    data=iris,
    x='sepal_length',
    y='sepal_width',
    hue='species',
    palette='Set2',
    s=80,
    edgecolor='black',
    alpha=0.8
)

# Títulos y etiquetas
plt.title('Relación entre longitud y ancho del sépalo',
          fontsize=14, fontweight='bold')
plt.xlabel('Longitud del sépalo (cm)', fontsize=12)
plt.ylabel('Ancho del sépalo (cm)', fontsize=12)

# Mejoras visuales
plt.legend(title='Especie')
plt.grid(True, linestyle='--', alpha=0.5)
plt.tight_layout()
plt.show()
```



1.6. Visualizaciones con el dataset Iris

Matriz de dispersión:

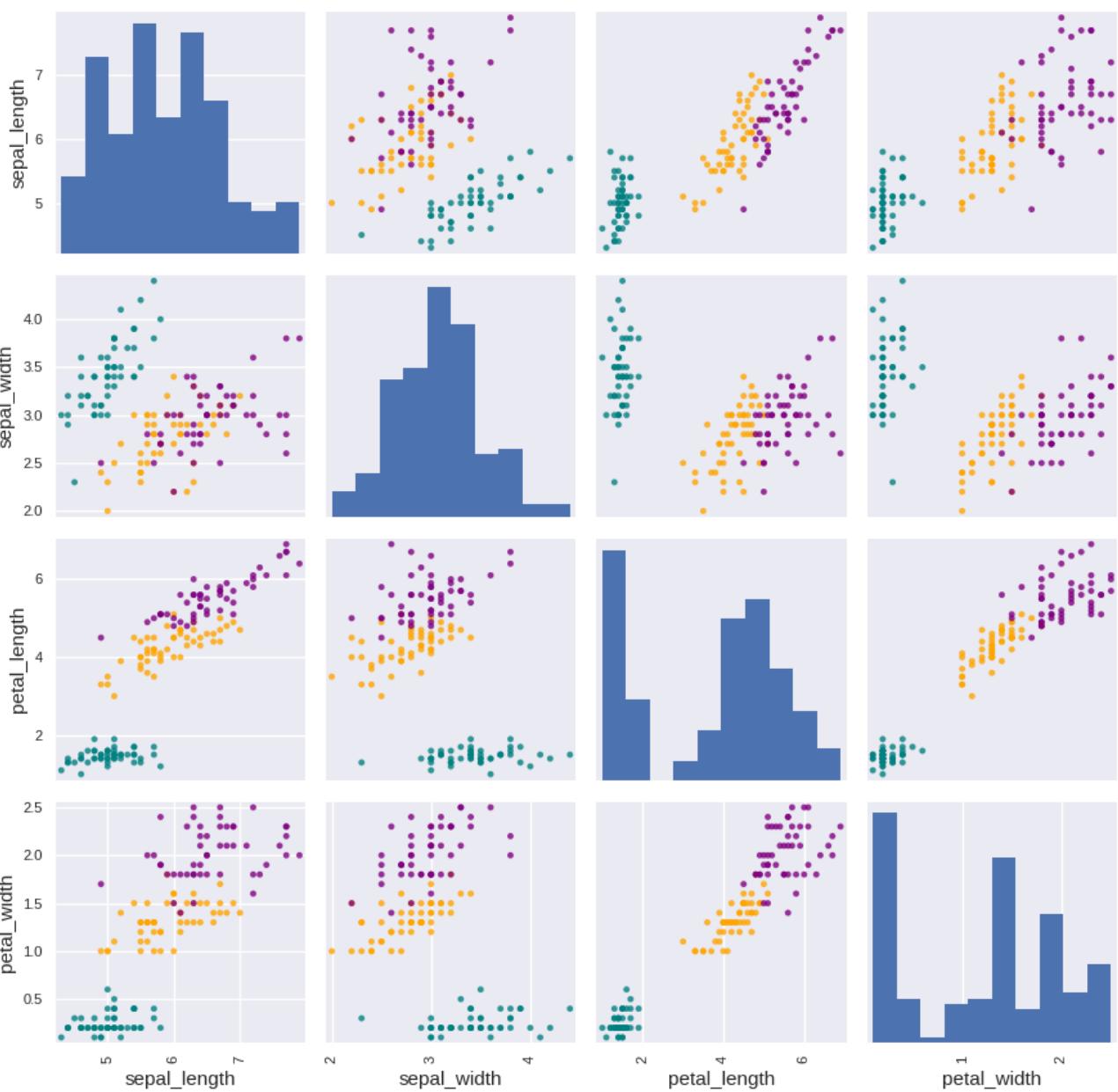
Matriz de dispersión en 2D para cada par de columnas numéricas.

```
# Asignar colores personalizados por especie
colores = {'setosa': 'teal',
           'versicolor': 'orange',
           'virginica': 'purple'}
iris['color'] = iris['species'].map(colores)

# Estilo general
plt.style.use('seaborn-v0_8')

# Matriz de dispersión con pandas
pd.plotting.scatter_matrix(
    iris[['sepal_length', 'sepal_width',
          'petal_length', 'petal_width']],
    # solo columnas numéricas
    figsize=(9, 9),
    diagonal='hist',
    color=iris['color'],
    alpha=0.8
    # edgecolor='black'
)
plt.suptitle('Matriz de dispersión',
             fontsize=14, fontweight='bold', y=1.02)
plt.tight_layout()
plt.show()
```

Matriz de dispersión
pd.plotting.scatter_matrix(iris, c=iris.name)



1.6. Visualizaciones con el dataset Iris

Diagrama de cajas y bigotes (boxplot):

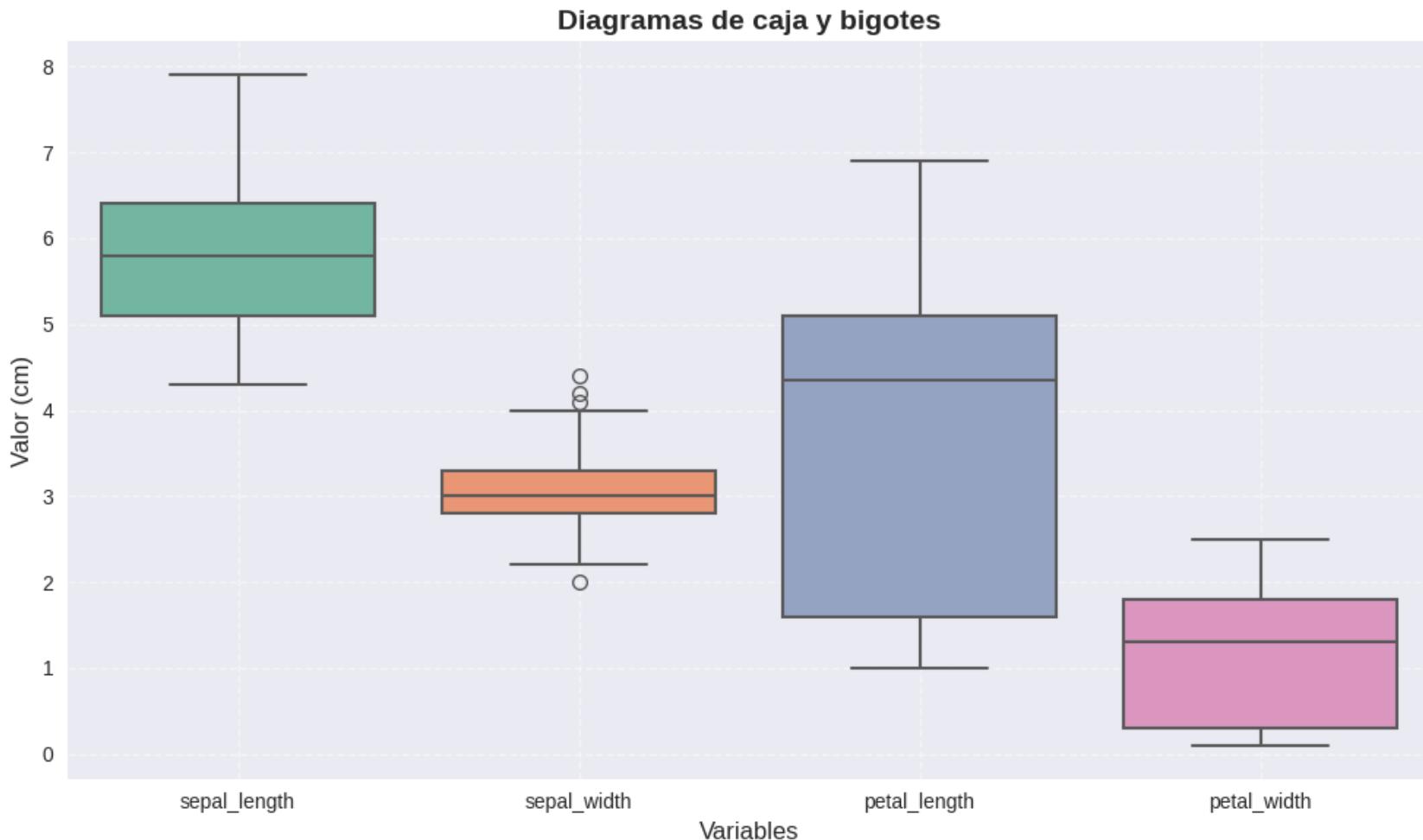
Diagrama de cajas para las cuatro variables numéricas del dataset.

```
# Crear figura
plt.figure(figsize=(10,6))

# Boxplot de todas las columnas numéricas
sns.boxplot(data=iris[['sepal_length',
                      'sepal_width',
                      'petal_length',
                      'petal_width']],
             palette='Set2', linewidth=1.5)

# Títulos y etiquetas
plt.title('Diagramas de caja y bigotes',
          fontsize=14, fontweight='bold')
plt.xlabel('Variables', fontsize=12)
plt.ylabel('Valor (cm)', fontsize=12)
plt.grid(True, linestyle='--', alpha=0.5)

plt.tight_layout()
plt.show()
```



Visualización – gráficos de densidad (KDEPLOT)

```
setosa = iris.query("name == 'setosa'")  
virginica = iris.query("name == 'virginica'")  
  
# Set up the figure  
f, ax = plt.subplots(figsize=(8, 8))  
ax.set_aspect("equal")  
  
# Draw the two density plots  
ax = sns.kdeplot(setosa.sepal_width,  
setosa.sepal_length,  
                  cmap="Reds", shade=True,  
shade_lowest=False)  
ax = sns.kdeplot(virginica.sepal_width,  
virginica.sepal_length,  
                  cmap="Blues", shade=True,  
shade_lowest=False)  
  
# Add labels to the plot  
red = sns.color_palette("Reds")[-2]  
blue = sns.color_palette("Blues")[-2]  
ax.text(2.5, 8.2, "virginica", size=16, color=blue)  
ax.text(3.8, 4.5, "setosa", size=16, color=red)
```

