



Comité Nacional Peruano de la CIER

Curso Virtual

**Python para el Análisis de Datos y la Automatización
en el Sector Eléctrico**

27, 29 y 31 de Octubre, 03, 05, 07, 10 y 12 de Noviembre 2025.

MARVIN COTO – FACILITADOR

E-mail: mcotoj@gmail.com





Comité Nacional Peruano de la CIER

SESIÓN 5 Parte 1

En la sesión anterior...

Numpy: Manejo de arreglos y eficiencia en cálculos.



data						
<table border="1"><tr><td>1</td><td>2</td></tr><tr><td>3</td><td>4</td></tr><tr><td>5</td><td>6</td></tr></table>	1	2	3	4	5	6
1	2					
3	4					
5	6					

.max() = 6

data						
<table border="1"><tr><td>1</td><td>2</td></tr><tr><td>3</td><td>4</td></tr><tr><td>5</td><td>6</td></tr></table>	1	2	3	4	5	6
1	2					
3	4					
5	6					

.min() = 1

data						
<table border="1"><tr><td>1</td><td>2</td></tr><tr><td>3</td><td>4</td></tr><tr><td>5</td><td>6</td></tr></table>	1	2	3	4	5	6
1	2					
3	4					
5	6					

.sum() = 21



En la sesión anterior...

Numpy: Repasemos lo aprendido.

[https://docs.google.com/forms/d/e/
1FAIpQLSeU2UkkSaj6x8DBTOar61FCQqG9Oid_2p8Y1KXq6Fg1LGwbZA/
viewform?usp=header](https://docs.google.com/forms/d/e/1FAIpQLSeU2UkkSaj6x8DBTOar61FCQqG9Oid_2p8Y1KXq6Fg1LGwbZA/viewform?usp=header)

Introducción a Pandas - DataFrames y Series

Esta sección introduce al manejo de datos usando **Pandas**, una biblioteca esencial para el sector eléctrico.

Veremos cómo representar lecturas, manipular datos y extraer estadísticas clave para toma de decisiones técnicas.

Introducción a Pandas - DataFrames y Series

Objetivos

- Comprender la estructura de **Series** y **DataFrames**.
- Realizar **selección, filtrado y operaciones estadísticas**.
- Aplicar Pandas a problemas reales en ingeniería eléctrica.
- Usar este módulo como **material de consulta** durante tus proyectos.

Fundamentos de Pandas

¿Qué es Pandas?

Pandas es una biblioteca de Python para el análisis y manipulación de datos estructurados (filas y columnas). Útil para tareas como:

- Analizar mediciones de potencia en transformadores
- Registrar voltajes y corrientes en diferentes fases
- Procesar datos de consumo en instalaciones.



Fundamentos de Pandas

Instalación (si no está instalada):
`pip install pandas`

Recordatorio: pip es el manejador de paquetes (extensiones) de Python. Se usa en la línea de comando.



Fundamentos de Pandas

Estructuras Básicas

Una **Serie** en Pandas es un arreglo unidimensional con etiquetas (índices). Sirve para representar una sola variable a lo largo del tiempo, como la temperatura o el voltaje.

```
import pandas as pd

mediciones_voltaje = pd.Series([220.5, 221.3, 219.8, 220.2],
                               name='Voltaje (V)',
                               index=['08:00', '09:00', '10:00',
                                      '11:00'])

print(mediciones_voltaje)
```

```
08:00 220.5
09:00 221.3
10:00 219.8
11:00 220.2
Name: Voltaje (V), dtype: float64
```

Fundamentos de Pandas

DataFrame

Un **DataFrame** es una tabla bidimensional donde cada columna puede tener un tipo distinto de datos (números, cadenas, fechas, etc.). Representa un conjunto de mediciones eléctricas simultáneas.

```
datos_electricos = {  
    'Hora': ['08:00', '09:00', '10:00', '11:00'],  
    'Voltaje (V)': [220.5, 221.3, 219.8, 220.2],  
    'Corriente (A)': [10.2, 9.8, 10.5, 11.1],  
    'Potencia (W)': [2249.1, 2168.74, 2307.9, 2444.22]  
}
```

```
df_mediciones = pd.DataFrame(datos_electricos)  
print(df_mediciones)
```

Esta es una de las formas de definir un dataframe

Fundamentos de Pandas

DataFrame: Analogía

```
datos_electricos = {  
    'Hora': ['08:00', '09:00', '10:00',  
    '11:00'],  
    'Voltaje (V)': [220.5, 221.3, 219.8,  
    220.2],  
    'Corriente (A)': [10.2, 9.8, 10.5, 11.1],  
    'Potencia (W)': [2249.1, 2168.74, 2307.9,  
    2444.22]  
}  
  
df_mediciones = pd.DataFrame(datos_electricos)  
print(df_mediciones)
```

	A	B	C	D
1		Cars	MaxSpeed	Color
2	0	BMW	220	Black
3	1	Audi	230	Red
4	2	Bugatti	240	Blue
5	3	Porsche	210	Violet
6	4	Volkswagen	190	White
7				

Selección y Filtrado de Datos

Acceso a Datos con `.loc[]` y `.iloc[]`

En Pandas, existen dos formas fundamentales de seleccionar datos:

Método	Tipo de acceso	¿Usa nombres?	¿Incluye el final del rango?
<code>.loc[]</code>	Acceso por etiquetas	Sí	Sí
<code>.iloc[]</code>	Acceso por posiciones	No	No

Selección y Filtrado de Datos

.loc[] : Por etiquetas (nombres de filas y columnas)

Usa etiquetas o nombres del índice o columnas para seleccionar datos. Es más legible.

Selección y Filtrado de Datos

.loc[]: Por etiquetas (nombres de filas y columnas)

Usa etiquetas o nombres del índice o columnas para seleccionar datos. Es más legible.

.iloc[]: Por posición (como en listas)

Usa números enteros para acceder a posiciones de filas y columnas. Es útil cuando no sabes los nombres.

Selección y Filtrado de Datos

Comparación visual

Lo que quieres hacer	<code>.loc[]</code>	<code>.iloc[]</code>
Fila por nombre	<code>df.loc['09:00']</code>	—
Fila por posición	—	<code>df.iloc[1]</code>
Rango de filas	<code>df.loc['09:00':'10:00']</code>	<code>df.iloc[1:3]</code>
Columna por nombre	<code>df.loc[:, 'Voltaje (V)']</code>	<code>df.iloc[:, 0]</code>
Varias columnas	<code>df.loc[:, ['Corriente (A)', 'Potencia (W)']]</code>	<code>df.iloc[:, 1:3]</code>
Fila y columna específica	<code>df.loc['09:00', 'Voltaje (V)']</code>	<code>df.iloc[1, 0]</code>



PECIER

Comité Nacional Peruano de la CIER

Ejemplos y ejercicios



colab.research.google.com

PECIER_dia5_parte1



Comité Nacional Peruano de la CIER

SESIÓN 5 Parte 2

Selección y Filtrado de Datos

Filtrado de Datos

Filtrar significa seleccionar filas que cumplen una condición. Es clave para:

- Identificar sobrecargas
- Detectar caídas de voltaje
- Evaluar horas pico

Selección y Filtrado de Datos

Filtro simple

```
df_mediciones[df_mediciones['Voltaje (V)'] > 220]
```



Selección y Filtrado de Datos

Filtro compuesto

Para combinar condiciones se usan los operadores:

- & (AND)
- | (OR)
- ~ (NOT)

Selección y Filtrado de Datos



Comité Nacional Peruano de la CIER

```
condicion = (df_mediciones['Voltaje (V)'] > 219) & (df_mediciones['Corriente (A)']  
< 11)  
df_mediciones[condicion]
```

Operaciones Estadísticas

Estadísticas Básicas

Pandas incluye métodos para obtener estadísticas rápidas:

`df_mediciones.describe()`

Operaciones Estadísticas

Incluye:

- count: cantidad de datos
- mean: promedio
- std: desviación estándar
- min, max: valor mínimo y máximo
- 25%, 50%, 75%: percentiles

Operaciones Estadísticas

Otras Operaciones Útiles

Método	Descripción
<code>.mean()</code>	Promedio
<code>.max()</code>	Máximo
<code>.min()</code>	Mínimo
<code>.std()</code>	Desviación estándar
<code>.sum()</code>	Suma total
<code>.median()</code>	Mediana
<code>.value_counts()</code>	Frecuencias (para categóricos)
<code>.corr()</code>	Correlación entre columnas numéricas

Operaciones Estadísticas

```
print(f"Voltaje promedio: {df_mediciones['Voltaje  
(V)'].mean():.2f} V") print(f"Potencia máxima:  
{df_mediciones['Potencia (W)'].max()} W")
```



PECIER

Comité Nacional Peruano de la CIER

Ejemplos y ejercicios



colab.research.google.com

PECIER_dia5_parte2



Comité Nacional Peruano de la CIER

SESIÓN 5 Parte 3

Análisis Temporal y Series de Tiempo

Carga de Datos Reales

```
tensiones = pd.read_csv('tensiones.csv',  
                        parse_dates=['fecha'],  
                        index_col='fecha')  
print(consumo.head())
```

Análisis Temporal y Series de Tiempo

Agrupamiento por Intervalos (resample)

Con datos por hora o minuto, puedes agrupar por día ('D'), semana ('W') o mes ('M').

```
tension_diaria =  
tensiones['tension1'].resample('D').mean()
```

Análisis Temporal y Series de Tiempo

Visualización Rápida

Con datos por hora o minuto, puedes agrupar por día ('D'), semana ('W') o mes ('M').

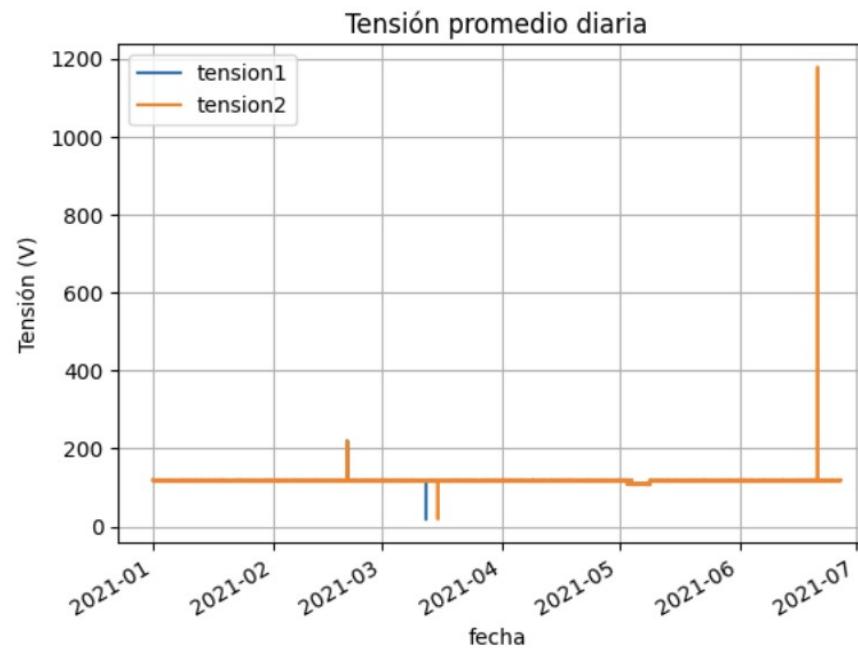
```
import matplotlib.pyplot as plt

consumo_diario.plot(title='Consumo Promedio Diario')
plt.ylabel('Potencia (W)')
plt.grid()
plt.show()
```

Análisis Temporal y Series de Tiempo

Visualización Rápida

Con datos por hora o minuto, puedes agrupar por día ('D'), semana ('W') o mes ('M').



Detección de Anomalías

Identificar valores anómalos permite detectar problemas como picos, caídas de voltaje o fallas de sensores.

```
media = consumo['Voltaje (V)'].mean() std = consumo['Voltaje (V)'].std()  
anomalias = consumo[(consumo['Voltaje (V)'] < media - 3std) | (consumo['Voltaje (V)'] > media + 3std)]  
print(f"Anomalías detectadas: {len(anomalias)}")
```



PECIER

Comité Nacional Peruano de la CIER

Ejemplos y ejercicios



colab.research.google.com

PECIER_dia5_parte3



Comité Nacional Peruano de la CIER

SESIÓN 5 Parte 4

Filtrado, Agrupación y Agregación con Pandas y NumPy

Esta sección tiene como objetivo cubrir los temas de manipulación y transformación de datos eléctricos con Pandas, aplicación de filtros condicionales simples y complejos y manipulación de dataframes.

Filtrado, Agrupación y Agregación con Pandas y NumPy

Preparación del Entorno

Introducción

En el sector eléctrico es común analizar grandes volúmenes de datos horarios: voltajes, corrientes, potencias, distorsión armónica, etc. Vamos a simular datos de una instalación eléctrica trifásica con mediciones horarias durante 2 días.

Filtrado, Agrupación y Agregación con Pandas y NumPy

```
import pandas as pd
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

np.random.seed(0) # reproducibilidad

n = 48 # 2 días, datos cada hora
fechas = pd.date_range('2023-01-01', periods=n, freq='H')

data = {
    'Timestamp': fechas,
    'Voltaje (V)': np.random.normal(220, 4, n),
    'Corriente (A)': np.random.normal(10, 1.5, n),
    'Fase': np.random.choice(['R', 'S', 'T'], n),
    'Consumo (kWh)': np.random.uniform(1.0, 5.0, n)
}

df = pd.DataFrame(data).set_index('Timestamp')
df.head()
```

Manipulación de Columnas

Introducción

Muchas veces necesitamos derivar nueva información a partir de las variables originales. Aquí aprenderemos a:

- Calcular columnas nuevas con fórmulas físicas.
- Calcular promedios móviles y desviaciones estándar.
- Clasificar datos numéricos en niveles.
- Normalizar datos para análisis comparativos.

Manipulación de Columnas

Potencia Aparente Estimada

Concepto: La potencia aparente en sistemas eléctricos se estima multiplicando voltaje por corriente.

```
df['Potencia (VA)'] = df['Voltaje (V)'] * df['Corriente (A)']
```

Manipulación de Columnas

Media Móvil

Concepto: Una media móvil suaviza las fluctuaciones y ayuda a ver tendencias.

```
df['Voltaje_prom_6'] = df['Voltaje  
(V)'].rolling(window=6).mean()
```

Manipulación de Columnas

Desviación Estándar Móvil

Concepto: Mide la variabilidad local de la señal. Aunque vamos a eliminarla luego, antes es buena práctica guardar el DataFrame:

```
df_backup = df.copy() # recomendación antes de eliminar
# columnas
df['Voltaje_std_6'] = df['Voltaje
(V)'].rolling(window=6).std()
df.drop(columns='Voltaje_std_6', inplace=True)
```

Manipulación de Columnas

Normalización (Z-Score)

Concepto: Transforma la serie de tiempo en una escala centrada en cero, útil para comparación entre variables.

```
df['Voltaje_norm'] = (df['Voltaje (V)'] - df['Voltaje (V)'].mean()) / df['Voltaje (V)'].std()
```

Manipulación de Columnas

Clasificación Categórica de Voltaje

Concepto: Clasificamos los valores en categorías según su distancia a la media.

```
media = df['Voltaje (V)'].mean()
std = df['Voltaje (V)'].std()

def clasificar_voltaje(v):
    if v < media - std:
        return 'Bajo'
    elif v > media + std:
        return 'Alto'
    else:
        return 'Medio'

df['Nivel Voltaje'] = df['Voltaje (V)'].apply(clasificar_voltaje)
```

Manipulación de Columnas

Clasificación con NumPy: `np.where()`

¿Qué es `np.where()`? Es una función de NumPy que permite crear columnas condicionales de forma rápida.

Ejemplo: Indicador de voltaje seguro (seguro si es menor a 230 V):

```
df['Voltaje Seguro'] = np.where(df['Voltaje (V)'] < 230, 'Sí',  
'No')
```

Esto es equivalente a:

```
# Sin np.where (más largo)  
df['Voltaje Seguro'] = df['Voltaje (V)'].apply(lambda v: 'Sí' if v < 230  
else 'No')
```

Fusión de DataFrames

Introducción

Muchas veces tenemos datos complementarios en distintos DataFrames. La unión de DataFrames permite integrarlos.

Fusión de DataFrames

Unión por Índice (.join())

```
thd = pd.DataFrame({  
    'Timestamp': fechas,  
    'THD': np.random.uniform(3, 7, n)  
}).set_index('Timestamp')  
  
df = df.join(thd)
```

Fusión de DataFrames

Unión por Índice (.join())

Para que funcione:

- Ambos DataFrames deben tener el mismo índice (DatetimeIndex).
- Si hay diferencias en los índices, el resultado puede contener NaN.

Fusión de DataFrames

Unión con `merge()`

```
mediciones_extra = pd.DataFrame({  
    'Timestamp': fechas,  
    'Factor_Potencia': np.random.uniform(0.85, 1.0, n)  
})  
  
df = df.reset_index().merge(mediciones_extra,  
on='Timestamp').set_index('Timestamp')
```

Para que funcione:

- Las columnas clave deben tener el mismo nombre y tipo.
- Puede usarse `how='left'`, `how='right'` o `how='outer'` según la necesidad.

Fusión de DataFrames

Extracción Parcial de información de un Dataframe

```
df_partes = df[['Voltaje (V)', 'Corriente (A)', 'Fase']]  
df_rango = df['2023-01-01 08:00':'2023-01-01 20:00']
```

Filtrado de Datos

Introducción

Filtrar permite trabajar solo con los datos que cumplen ciertas condiciones.

```
df[df['Corriente (A)'] > 11]
```

```
df[(df['Fase'] == 'S') & (df['Consumo (kWh)'].between(3, 4))]
```

```
df['2023-01-01']
```

Filtrado de Datos

In [17]: `df[df['Corriente (A)'] > 11]`

Out[17]:

Timestamp	Voltaje (V)	Corriente (A)	Fase	Consumo (kWh)	Potencia (VA)	Voltaje_prom_6	Voltaje_norm	Nivel Voltaje	Voltaje Seguro	THD	Factor_Potencia
2023-01-01 22:00:00	223.457745	11.093636	S	4.712325	2478.958847	218.812586	0.601587	Medio	Sí	6.811167	0.994236
2023-01-02 00:00:00	229.079018	11.709101	R	1.127356	2682.309371	219.759039	1.844918	Alto	Sí	3.862031	0.992398
2023-01-02 09:00:00	212.076814	11.351240	T	3.920488	2407.334758	220.444444	-1.915682	Bajo	Sí	4.496680	0.902085
2023-01-02 12:00:00	224.921163	12.232378	R	1.839375	2751.320748	219.032205	0.925271	Medio	Sí	5.347137	0.921756
2023-01-02 13:00:00	224.809519	12.843834	R	1.744772	2887.416096	219.581683	0.900577	Medio	Sí	6.455422	0.924609
2023-01-02 14:00:00	218.450693	11.768169	R	4.777490	2570.764748	219.915323	-0.505888	Medio	Sí	3.470127	0.945921
2023-01-02 17:00:00	214.319928	11.581678	S	1.909659	2482.184310	219.516313	-1.419543	Bajo	Sí	5.867439	0.973318
2023-01-02 19:00:00	227.803102	11.833668	R	1.232117	2695.746184	218.057536	1.562707	Alto	Sí	5.261685	0.926698
2023-01-02 21:00:00	218.247703	11.464959	T	2.247184	2502.200867	217.885472	-0.550786	Medio	Sí	3.579391	0.864677
2023-01-02 23:00:00	223.109961	11.059860	S	2.511007	2467.564883	219.214316	0.524664	Medio	Sí	4.422451	0.995938

Filtrado de Datos

```
In [18]: df[(df['Fase'] == 'S') & (df['Consumo (kWh)'].between(3, 4))]
```

```
Out[18]:
```

Timestamp	Voltaje (V)	Corriente (A)	Fase	Consumo (kWh)	Potencia (VA)	Voltaje_prom_6	Voltaje_norm	Nivel Voltaje	Voltaje Seguro	THD	Factor_Potencia
2023-01-01 05:00:00	216.090888	8.229052	S	3.789715	1778.223098	224.182747	-1.027837	Bajo	Sí	5.146317	0.932829
2023-01-01 15:00:00	221.334697	7.410576	S	3.084146	1640.217617	222.172378	0.132005	Medio	Sí	5.353268	0.892260
2023-01-02 02:00:00	220.183034	10.603512	S	3.485914	2334.713546	221.091358	-0.122723	Medio	Sí	5.923423	0.969880
2023-01-02 22:00:00	214.988819	10.534550	S	3.785374	2264.810372	217.749310	-1.271596	Bajo	Sí	4.952225	0.979329

Agrupación y Agregación

Introducción

Agrupar permite calcular estadísticas por categorías (como por fase o por hora).

```
df.groupby('Fase')[['Voltaje (V)', 'Corriente (A)']].mean()
```

```
df.groupby('Fase').agg({
    'Voltaje (V)': ['mean', 'max'],
    'Corriente (A)': ['std'],
    'Consumo (kWh)': ['sum']
})
```

Agrupación y Agregación

Introducción

Agrupar permite calcular estadísticas por categorías (como por fase o por hora).

```
In [23]: df.groupby('Fase').agg({  
    'Voltaje (V)': ['mean', 'max'],  
    'Corriente (A)': ['std'],  
    'Consumo (kWh)': ['sum']  
})
```

```
Out[23]:
```

Fase	Voltaje (V)		Corriente (A)	Consumo (kWh)
	mean	max	std	sum
R	221.772391	229.079018	1.528422	44.848753
S	220.379685	228.963573	1.205664	50.936867
T	220.016130	226.131117	1.190419	44.261812

Agrupación y Agregación

Por hora:

```
df['Hora'] = df.index.hour  
df.groupby('Hora')['Consumo  
(kWh)'].mean()
```



PECIER

Comité Nacional Peruano de la CIER

Ejemplos y ejercicios



colab.research.google.com

PECIER_dia5_parte4



Comité Nacional Peruano de la CIER

SESIÓN 5 Parte 5

Visualización de Datos con Matplotlib y Seaborn para aplicaciones del Sector Eléctrico

Objetivos

- Dominar los fundamentos de visualización con Matplotlib
- Comprender las ventajas de Seaborn en el análisis estadístico
- Crear visualizaciones profesionales para análisis eléctricos

Introducción

¿Por qué es importante visualizar datos?

Los sistemas eléctricos generan grandes volúmenes de datos, como:

- Mediciones de voltaje, corriente, frecuencia y potencia
- Calidad de energía y distorsiones armónicas
- Cargas por fases, balanceo de redes, entre otros

Introducción

Una buena visualización permite:

- Identificar picos, caídas o patrones repetitivos
- Detectar fallos o condiciones anómalas
- Tomar decisiones rápidas y comunicar hallazgos

Bibliotecas Matplotlib y Seaborn

¿Qué es Matplotlib?

Matplotlib es la biblioteca más antigua y flexible de gráficos en Python. Permite crear gráficos altamente personalizados como líneas, barras, histogramas, dispersión, etc.

- Módulo principal: pyplot
- Pensado como una herramienta estilo MATLAB
- Alta personalización manual

Bibliotecas Matplotlib y Seaborn

¿Qué es Seaborn?

- Seaborn está construida sobre Matplotlib, y facilita la creación de gráficos estadísticos. Se destaca por:
- Gráficos estéticos por defecto
- Integración directa con pandas
- Funcionalidades estadísticas como regresiones, boxplots y mapas de calor

Bibliotecas Matplotlib y Seaborn

¿Qué es Seaborn?

Característica	Matplotlib	Seaborn
Control detallado	Sí	Parcial
Fácil de usar	Parcial	Sí
Gráficos estadísticos	No	Sí
Integración con Pandas	Sí	Sí

Recomendación: Usar Matplotlib para control completos. Usar Seaborn para análisis rápidos y exploración.

Configuración Inicial

Cargar bibliotecas y crear dataset de ejemplo

```
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns
import pandas as pd
import numpy as np

plt.style.use('seaborn-v0_8') # Estilo
# predeterminado moderno
sns.set_palette("husl")      # Paleta de
# colores para Seaborn
%matplotlib inline
```

Configuración Inicial

Crear datos de simulación

```
np.random.seed(42)

horas = pd.date_range('2023-06-01', periods=24, freq='H')
datos = {
    'Hora': horas,
    'Voltaje': np.random.normal(220, 5, 24),
    'Corriente': np.random.gamma(5, 0.5, 24),
    'Potencia': np.random.uniform(1000, 5000, 24),
    'Fase': np.random.choice(['R', 'S', 'T'], 24)
}
df = pd.DataFrame(datos).set_index('Hora')
```

Visualización con Matplotlib

Gráficos de Líneas

¿Cuándo son útiles estos gráficos?

- Series temporales como voltaje diario, temperatura, potencia
- Comparación con valores nominales

Visualización con Matplotlib

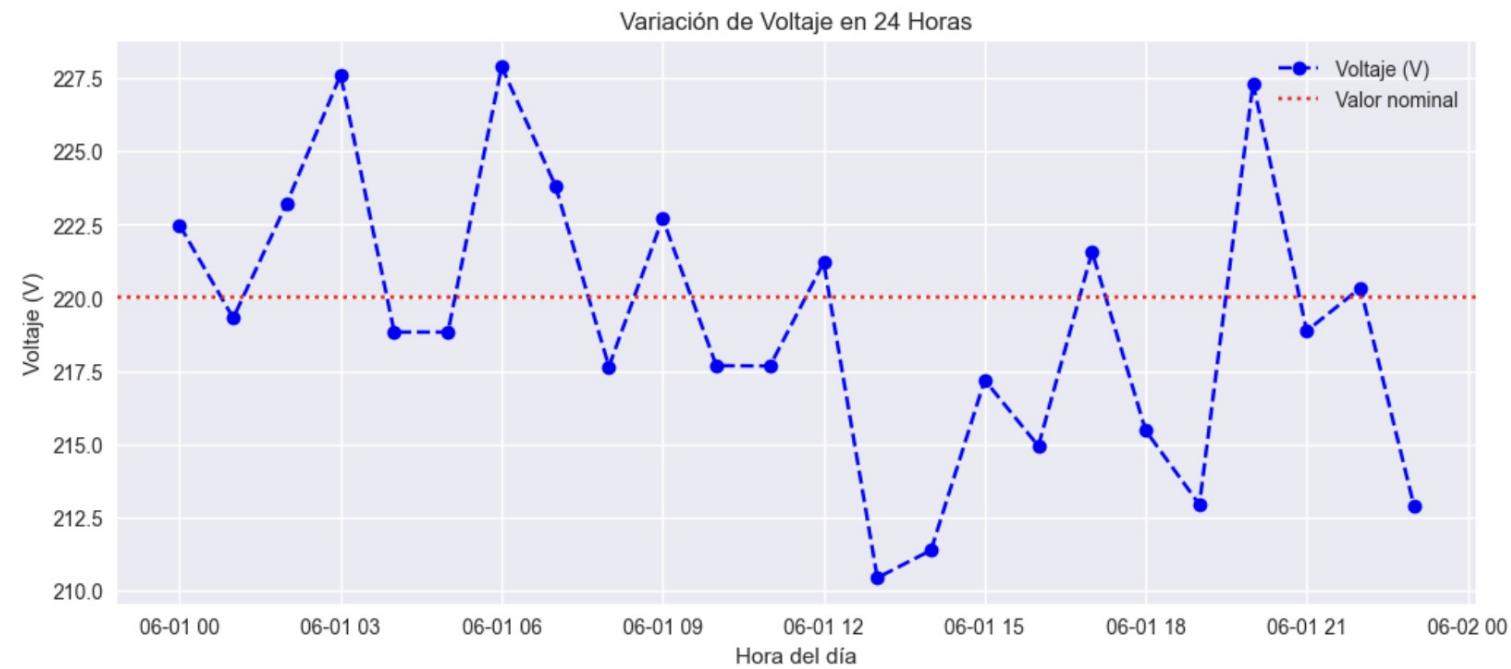
Ejemplo: Voltaje a lo largo del día

```
plt.figure(figsize=(12, 5))
plt.plot(df.index, df['Voltaje'],
          marker='o',                      # Estilo del punto (otros: 's' cuadrado, '^' triángulo)
          linestyle='--',                  # '--' = línea punteada. También: '-' sólida, '-.' trazo y punto
          color='b',                      # 'b' = azul. Otros: 'r' rojo, 'g' verde, 'k' negro
          label='Voltaje (V)')           # Etiqueta de leyenda

plt.axhline(220, color='r', linestyle=':', label='Valor nominal')
plt.title('Variación de Voltaje en 24 Horas')
plt.xlabel('Hora del día')
plt.ylabel('Voltaje (V)')
plt.legend()
plt.grid(True)
plt.show()
```

Visualización con Matplotlib

Ejemplo: Voltaje a lo largo del día



Visualización con Matplotlib

Explicación de cada línea

Elemento	Significado
<code>plt.plot()</code>	Crea gráfico de líneas
<code>marker='o'</code>	Marca cada punto con círculo
<code>linestyle='--'</code>	Línea punteada
<code>color='b'</code>	Color azul
<code>axhline()</code>	Línea horizontal (valor de referencia)

Visualización con Matplotlib

Histogramas

¿Cuándo son útiles los histogramas?

- Para visualizar distribución de una variable (frecuencia)
- Útil para corriente, THD, factor de potencia

Visualización con Matplotlib

Histogramas

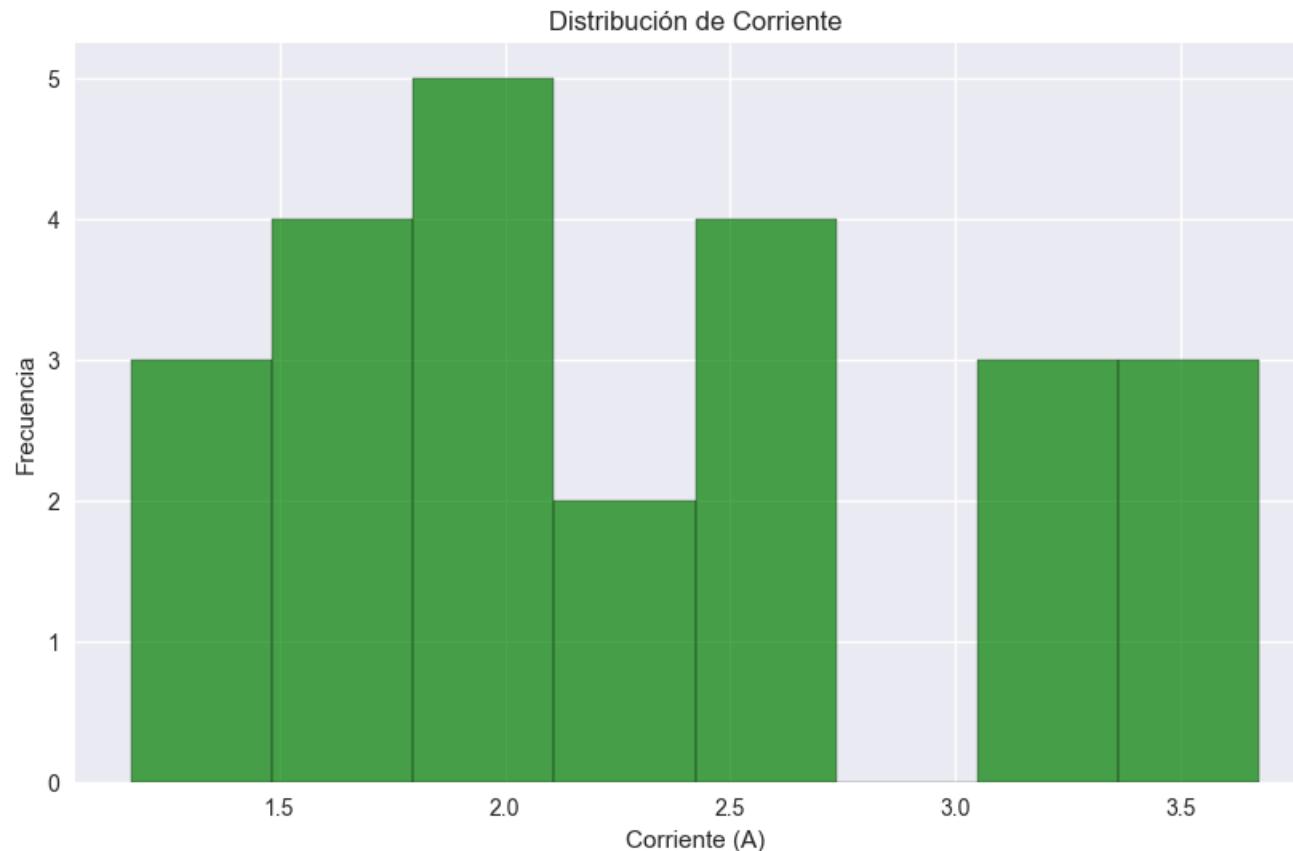
Ejemplo: Distribución de corriente

```
plt.figure(figsize=(10, 6))
plt.hist(df['Corriente'],
         bins=8,           # Número de bloques
         color='green',
         alpha=0.7,        # Transparencia (0 = invisible, 1 = opaco)
         edgecolor='black') # Borde de las barras
plt.title('Distribución de Corriente')
plt.xlabel('Corriente (A)')
plt.ylabel('Frecuencia')
plt.show()
```

Visualización con Matplotlib

Histogramas

Ejemplo: Distribución de corriente



Visualización con Matplotlib

Gráficos de Dispersión + Regresión

¿Cuándo son útiles?

- Para analizar correlación entre dos variables
- Ej: corriente vs potencia, THD vs temperatura

Visualización con Matplotlib

Gráficos de Dispersión + Regresión

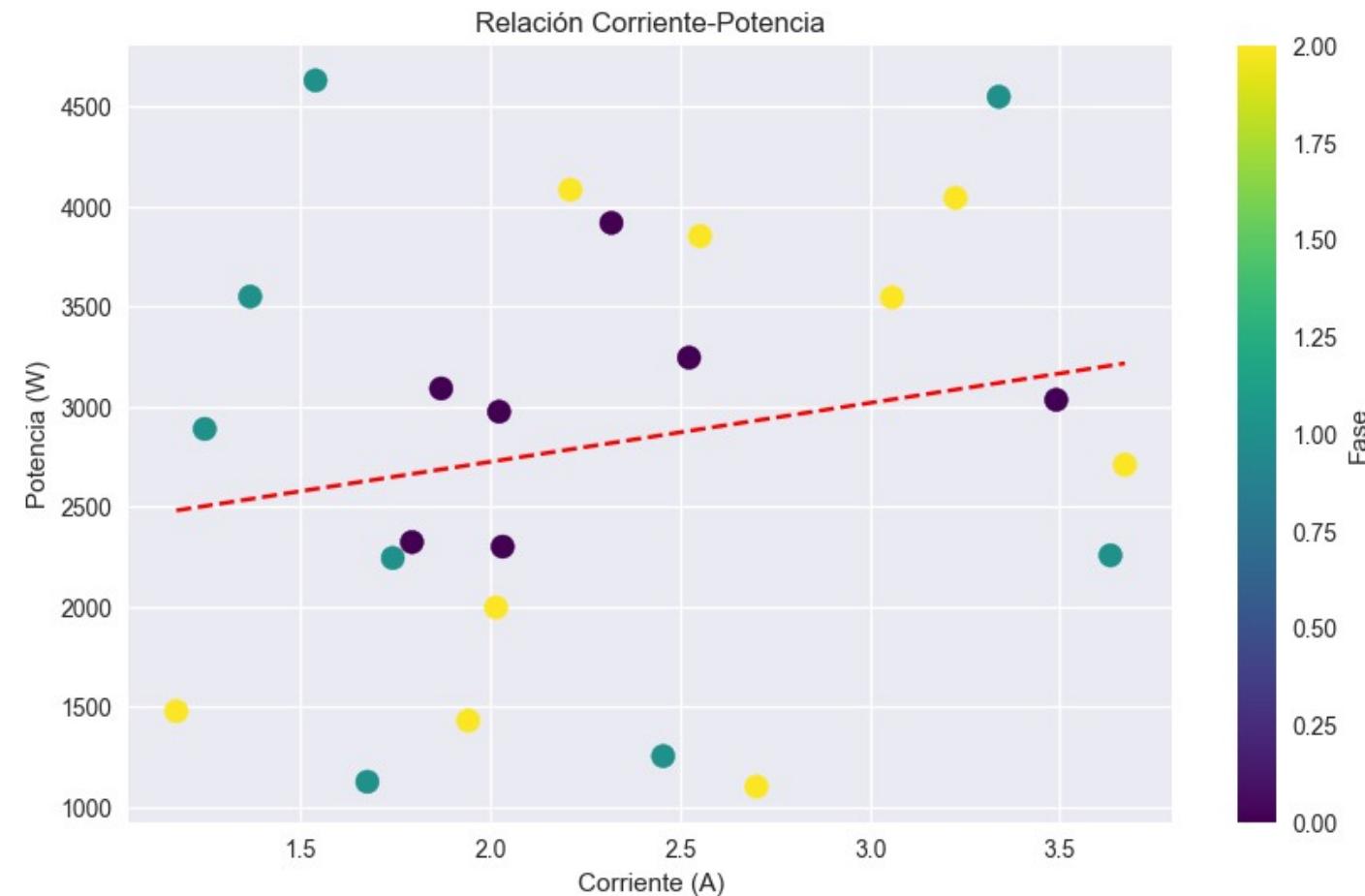
Ejemplo:

```
plt.figure(figsize=(10, 6))
plt.scatter(df['Corriente'], df['Potencia'],
            c=pd.factorize(df['Fase'])[0], # Codifica R/S/T como
            0/1/2
            cmap='viridis',                      # Mapa de color
            s=100)                                # Tamaño de puntos
plt.colorbar(label='Fase')
plt.plot(np.unique(df['Corriente']),
         np.poly1d(np.polyfit(df['Corriente'], df['Potencia'], 1))
         (np.unique(df['Corriente'])),
         'r--') # Línea de regresión (roja punteada)
plt.title('Relación Corriente-Potencia')
plt.xlabel('Corriente (A)')
plt.ylabel('Potencia (W)')
plt.show()
```

Visualización con Matplotlib

Gráficos de Dispersion + Regresión

Ejemplo:



Visualización con Seaborn

Boxplots + Swarmplots

¿Cuándo usarlo?

- Comparar valores por grupo (fases, días, zonas)
- Ver valores extremos (outliers) y mediana

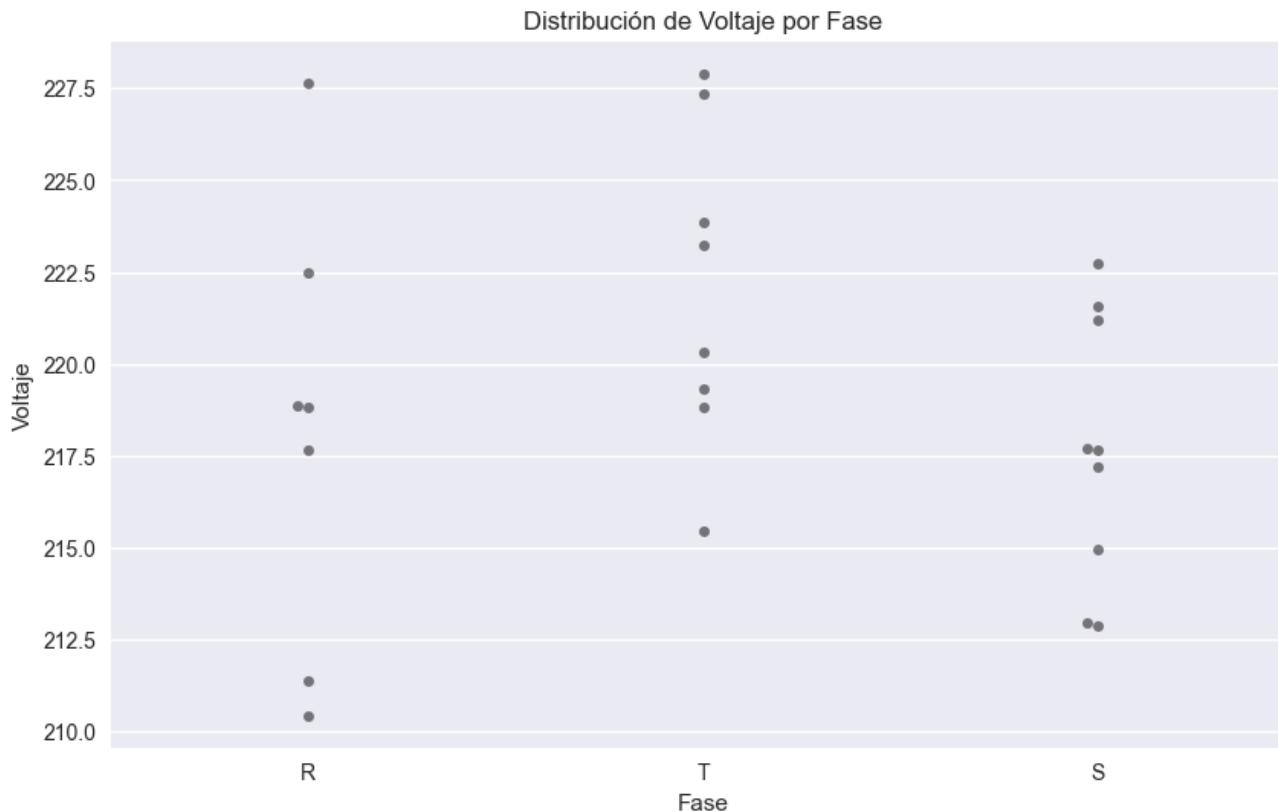
Visualización con Seaborn

Ejemplo:

```
plt.figure(figsize=(10, 6))
sns.boxplot(x='Fase', y='Voltaje', data=df.reset_index(),
            width=0.3, notch=True) # notch=True muestra intervalo de
            confianza
sns.swarmplot(x='Fase', y='Voltaje', data=df.reset_index(),
               color='black', alpha=0.5) # Puntos individuales
plt.title('Distribución de Voltaje por Fase')
plt.show()
```

Visualización con Seaborn

Ejemplo:



Recomendación: Ver <https://www.geeksforgeeks.org/python/swarmplot-using-seaborn-in-python/>

Visualización con Seaborn

Mapa de calor de correlaciones

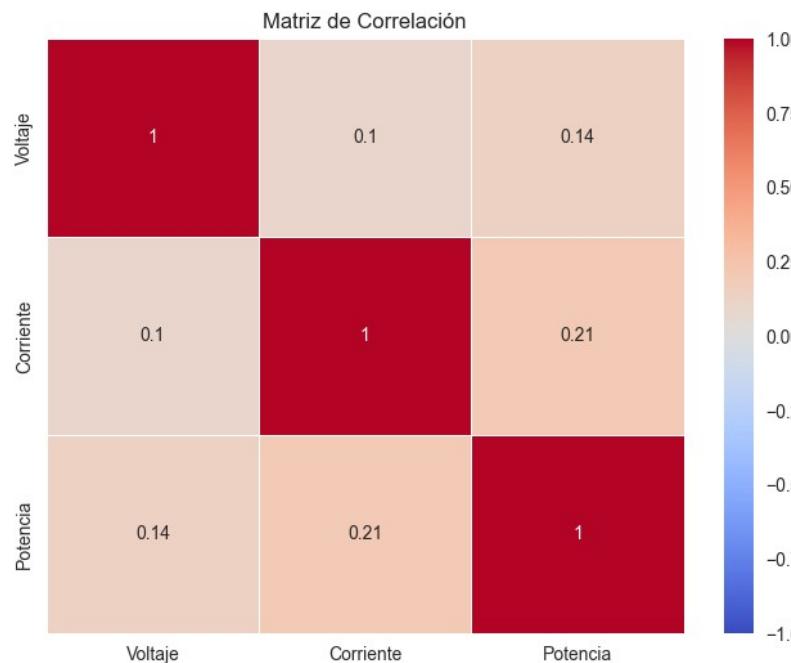
¿Cuándo usar?

- Visualizar qué variables están correlacionadas
- Identificar relaciones lineales

Visualización con Seaborn

Ejemplo:

```
corr = df[['Voltaje', 'Corriente', 'Potencia']].corr()  
plt.figure(figsize=(8, 6))  
sns.heatmap(corr, annot=True, cmap='coolwarm', vmin=-1, vmax=1, linewidths=0.5)  
plt.title('Matriz de Correlación')  
plt.show()
```



Visualización Temporal Avanzada

Ejemplo con datos de una semana

Este gráfico muestra cómo varía el voltaje cada día, comparando por hora.

```
semana = pd.date_range('2023-06-01', periods=7*24, freq='H')
df_semana = pd.DataFrame({
    'Timestamp': semana,
    'Voltaje': np.random.normal(220, 3, len(semana)) +
5*np.sin(2*np.pi*semana.hour/24),
    'Consumo': np.random.gamma(5, 100, len(semana)),
    'Dia': semana.day_name(),
    'Hora': semana.hour
}).set_index('Timestamp')
```

Visualización Temporal Avanzada

Ejemplo con datos de una semana

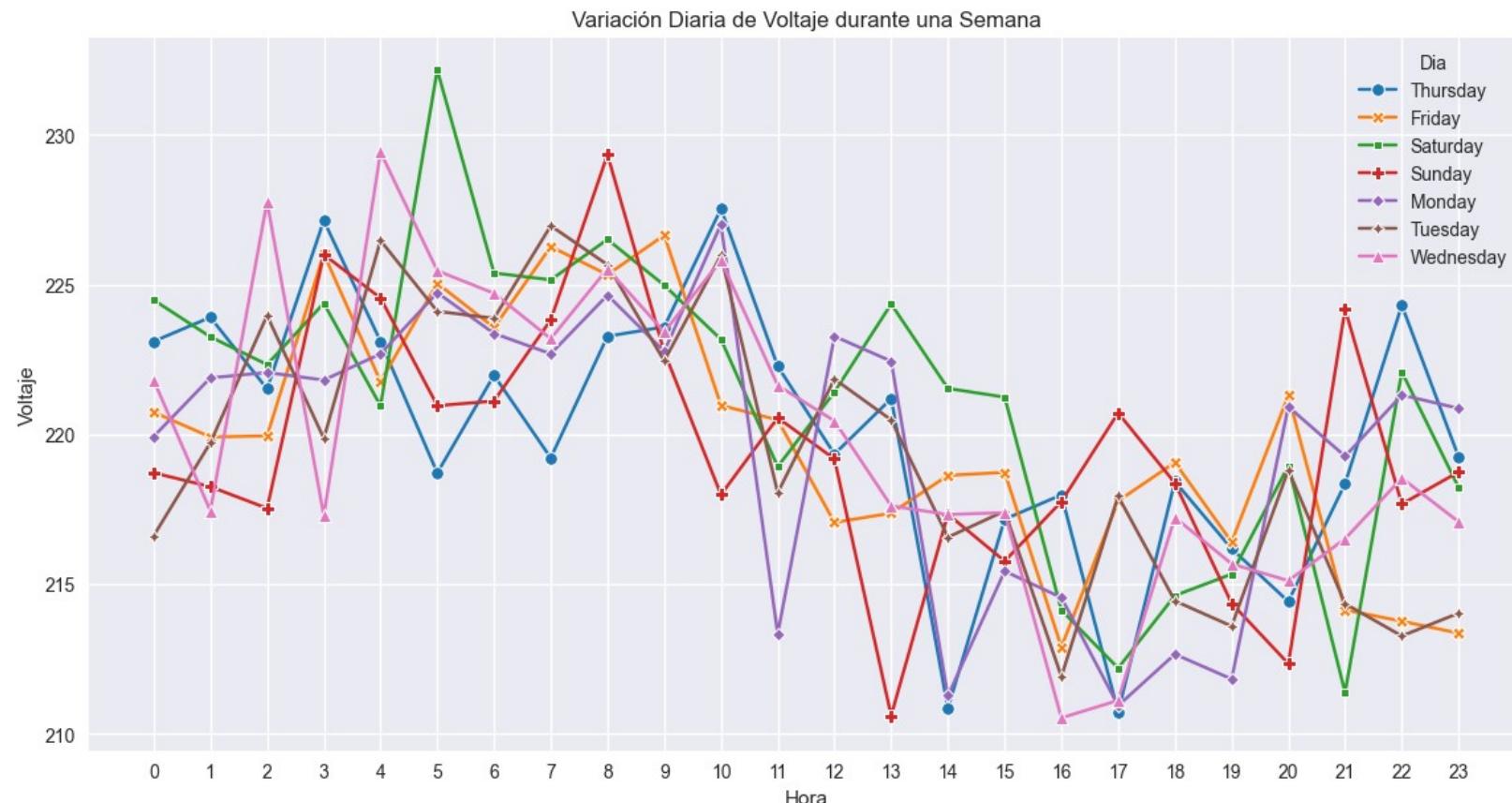
Este gráfico muestra cómo varía el voltaje cada día, comparando por hora.

```
plt.figure(figsize=(14, 7))
sns.lineplot(data=df_semana.reset_index(),
              x='Hora',
              y='Voltaje',
              hue='Dia',
              style='Dia',
              markers=True,
              dashes=False,
              palette='tab10')
plt.title('Variación Diaria de Voltaje durante una Semana')
plt.xticks(range(0, 24))
plt.grid(True)
plt.show()
```

Visualización Temporal Avanzada

Ejemplo con datos de una semana

Este gráfico muestra cómo varía el voltaje cada día, comparando por hora.



Dashboard de Monitoreo Eléctrico

¿Qué es un dashboard?

Un **dashboard** (tablero de control) es una visualización compuesta que presenta múltiples gráficos para monitorear variables clave. En el contexto eléctrico, permite observar:

- Tendencias generales
- Anomalías en tiempo real
- Distribuciones y correlaciones entre variables

Dashboard de Monitoreo Eléctrico

Ejemplo de un Dashboard

Vamos a construir un dashboard que incluya:

- Serie temporal
- Histograma
- Boxplot
- Mapa de calor
- Dispersión con colores por día

Dashboard de Monitoreo Eléctrico

Explicación

- Se usa gridspec para organizar el layout (3 filas × 2 columnas)
- Cada gráfico ocupa su propia celda o combinación de celdas
- Las visualizaciones permiten inspección cruzada de variable

Análisis de Anomalías

¿Qué es una anomalía?

En sistemas eléctricos, una anomalía puede ser:

- Voltaje fuera de rango
- Consumo anormalmente alto o bajo
- Eventos que exceden límites estadísticos

Análisis de Anomalías

Detección con 2 desviaciones estándar

```
def detectar_anomalias(df):
    mean_v = df['Voltaje'].mean()
    std_v = df['Voltaje'].std()

    df['Anomalia'] = (df['Voltaje'] < mean_v - 2 * std_v) | \
                      (df['Voltaje'] > mean_v + 2 * std_v)

plt.figure(figsize=(14, 6))
sns.scatterplot(data=df.reset_index(),
                 x='Timestamp',
                 y='Voltaje',
                 hue='Anomalia',
                 palette={True: 'red', False: 'blue'},
                 style='Anomalia',
                 s=100)
```

Análisis de Anomalías

Detección con 2 desviaciones estándar

```
plt.axhline(mean_v, color='green', linestyle='--', label='Media')
plt.axhline(mean_v + 2 * std_v, color='orange', linestyle=':', label='Límites')
plt.axhline(mean_v - 2 * std_v, color='orange', linestyle=':')
plt.title('Detección de Anomalías en Voltaje')
plt.legend()
plt.show()

return df[df['Anomalia']]

anomalias = detectar_anomalias(df_semana)
print(f"Anomalías detectadas: {len(anomalias)}")
```



PECIER

Comité Nacional Peruano de la CIER

Ejemplos y ejercicios



colab.research.google.com

PECIER_dia5_parte5



P E C I E R

Comité Nacional Peruano de la CIER

E-mail: pecier@cier.org