



Universidad  
Tecnológica  
del Perú

**FACULTAD DE  
INGENIERÍA**

**Domina  
Python y  
Conquista el  
Mundo de los  
Datos.**



# PYTHON Y EL MUNDO DE LOS DATOS



## SESIÓN 04

### Introducción a las Bibliotecas NumPy y Pandas

#### Logros de Aprendizaje

#### General

Desarrollar competencias en programación con Python, desde fundamentos básicos hasta el manejo avanzado de datos con NumPy y Pandas. Los participantes aprenderán a implementar estructuras, funciones, conceptos de POO (herencia y encapsulamiento) y librerías de análisis, integrando estos conocimientos en un caso práctico para resolver problemas reales y presentar resultados de manera efectiva.

#### Sesión

Al finalizar la sesión, el estudiante desarrolla programas con las bibliotecas NumPy y Pandas para la manipulación de DataFrames y arrays mediante la resolución de casos planteados

# PYTHON Y EL MUNDO DE LOS DATOS



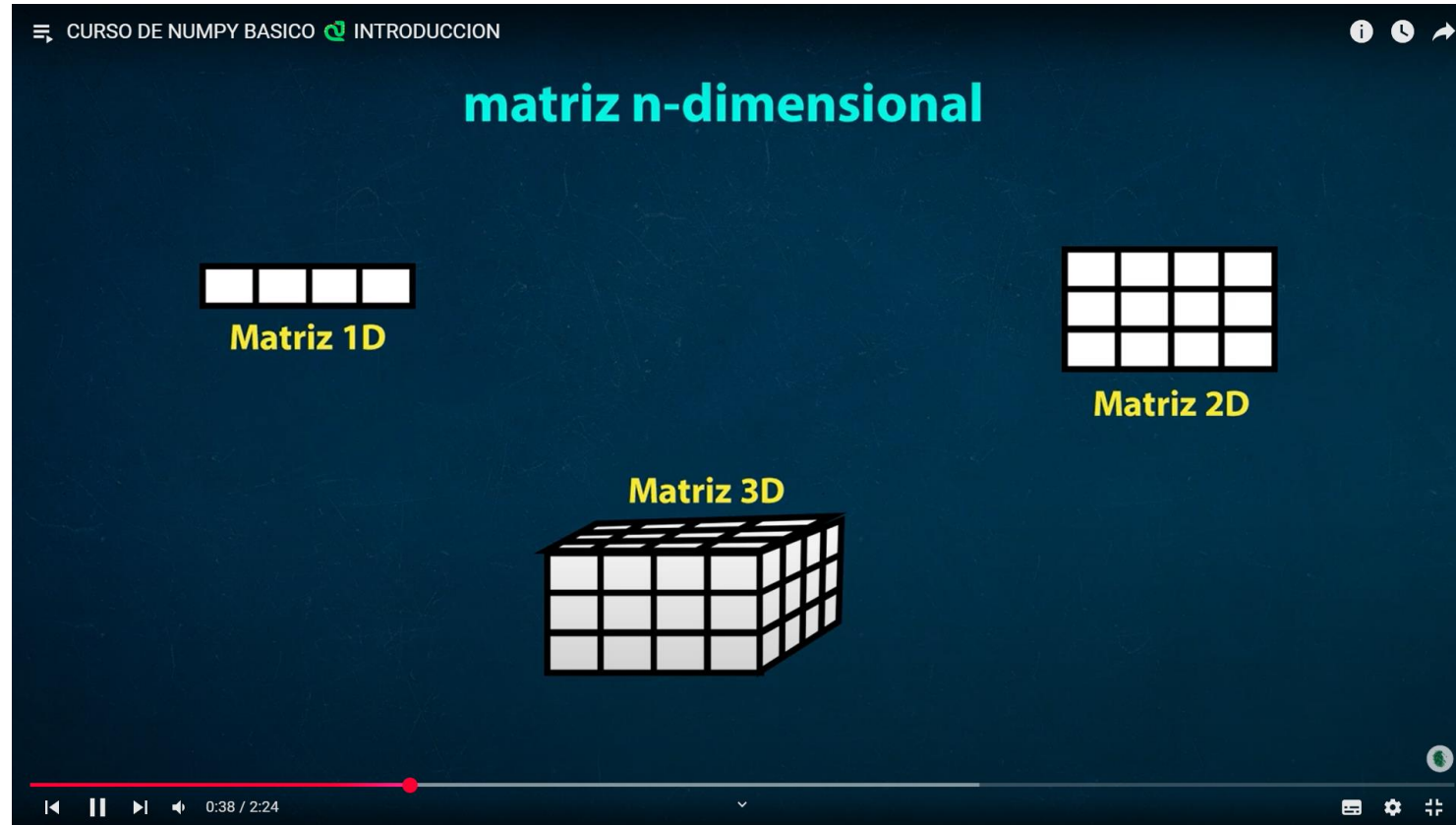
## SESIÓN 04

### Bibliotecas NumPy y Pandas

- Introducción a NumPy:
- Creación de Arrays y Operaciones Básicas.
- Introducción a Pandas:
- Creación y Manipulación de DataFrames, Selección y Filtrado de Datos.

# INICIO - Conocimientos Previos

## ¿Qué es NumPy en Python?



[https://www.youtube.com/watch?v=V9wNBGVq3hg&list=PLg9145ptuAij\\_8zYgMeqwOV8ABwRYLuR3](https://www.youtube.com/watch?v=V9wNBGVq3hg&list=PLg9145ptuAij_8zYgMeqwOV8ABwRYLuR3)

¿Cuál es la utilidad de Numpy en Python?

NumPy es una biblioteca fundamental en Python para el manejo de datos numéricos y cálculos científicos, ya que permite trabajar con arrays N-dimensionales de manera eficiente, ofreciendo operaciones matemáticas rápidas y optimizadas; por ejemplo, para calcular el promedio de un conjunto de datos.

```
1 import numpy as np
2 notas = np.array([15, 18, 20, 17, 19])
3 print("Promedio:", np.mean(notas))
```

Esto produce como salida:

Promedio: 17.8

NumPy simplifica y acelera cálculos que serían más lentos con estructuras tradicionales como listas.



## Definición NumPy: Creación de Arrays y operaciones básicas.

- **NumPy** = Numerical Python (<https://numpy.org/>)
- Creada en 2005 por Travis Oliphant como proyecto de código abierto.
- **NumPy** es una biblioteca fundamental para el cálculo numérico en Python. Proporciona soporte para trabajar con **arrays n-dimensionales** y funciones matemáticas de alto rendimiento.



Un **array** es una estructura de datos optimizada para realizar cálculos numéricos de manera más eficiente. Pueden ser de una o más dimensiones.

# Características de NumPy en Python.

## 1. Arrays n-dimensionales (ndarrays):

- Soporta arrays de 1D (vectores), 2D (matrices) y más dimensiones.

## 2. Rendimiento:

- Las operaciones con arrays son más rápidas que con las listas de Python.

## 3. Variedad de Funciones:

- Incluye funciones matemáticas avanzadas (trigonométricas, estadísticas, etc.).

## 4. Tipado Eficiente:

- Los arrays tienen un tipo de datos homogéneo, lo que mejora la eficiencia.

## 5. Integración con Otras Bibliotecas:

- Compatible con bibliotecas como Pandas, Matplotlib y SciPy.

# Instalación de NumPy y creación de Arrays.

## 1. Instalación de NumPy

Desde VS Code abre una nueva terminal y escribe el comando:

```
pip install numpy
```

## 2. Creación de Arrays

a) Importación de NumPy

b) Creación de arrays:

```
import numpy as np

# Arreglo de 1 dimensión
arr1 = np.array([1, 2, 3, 4, 5])
print(arr1)

# Arreglo de 2 dimensiones
arr2 = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
print(arr2)
```



# Instalación de NumPy y creación de Arrays.

## c) Arrays con Valores Predefinidos

```
arr1 = np.array([1, 2, 3, 4, 5]) # array creado desde una lista
print(arr1)

arr2 = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
print(arr2)

array_2d_ceros = np.zeros((3, 3)) # Matriz 3x3 de ceros
print(array_2d_ceros)

array_2d_unos = np.ones((2, 4)) # Matriz 2x4 de unos
print(array_2d_unos)

array_aleatorios = np.random().rand(3, 2) # Matriz 3x2 con aleatorios
print(array_aleatorios)

array_rango = np.arange(0, 10, 2) # Valores 0-10 con paso 2
print(array_rango)

array_espaciado = np.linspace(0, 10, 5) # 5 valores equidistantes entre 0-10
print(array_espaciado)
```

```
[1 2 3 4 5]
```

```
[[1 2 3]
 [4 5 6]]
```

```
[[0. 0. 0.]
 [0. 0. 0.]
 [0. 0. 0.]]
```

```
[[1. 1. 1. 1.]
 [1. 1. 1. 1.]]
```

```
[[0.37190177 0.71203156]
 [0.82369659 0.06396568]
 [0.70593086 0.59130443]]
```

```
[0 2 4 6 8]
```

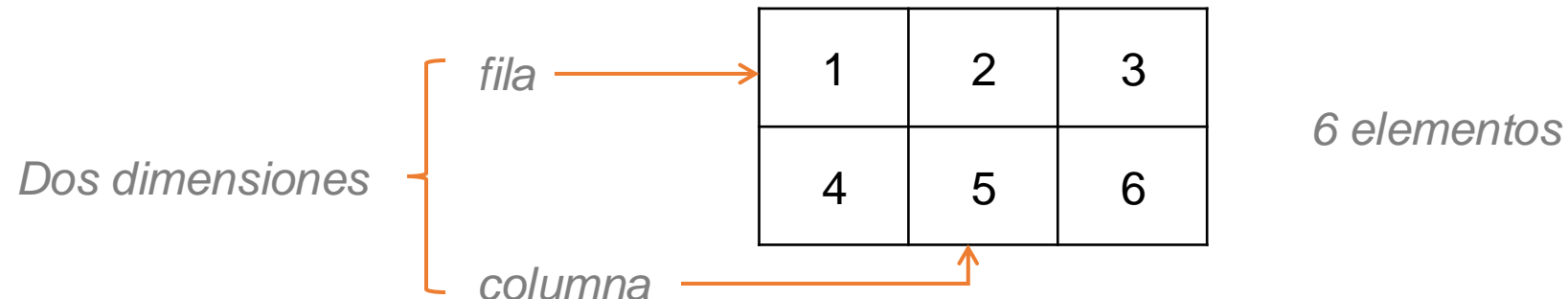
```
[ 0.   2.5  5.   7.5 10. ]
```

# Propiedades de NumPy y creación de Arrays.

## 3. Propiedades de los Arrays.

```
arr2 = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])  
  
print("Dimensiones:", arr2.ndim)  
print("Forma:", arr2.shape)  
print("Tamaño:", arr2.size)  
print("Tipo de datos:", arr2.dtype)
```

Dimensiones: 2  
Forma: (2, 3)  
Tamaño: 6  
Tipo de datos: int64



# Operaciones con NumPy y creación de Arrays.

## 4. Operaciones Básicas.

### a) Operaciones Matemáticas.

```
arrayA = np.array([1, 2, 3])  
arrayB = np.array([4, 5, 6])  
  
print("Suma:", arrayA + arrayB)  
print("Resta:", arrayA - arrayB)  
print("Multiplicación:", arrayA * arrayB)  
print("División:", arrayA / arrayB)
```

```
Suma: [5 7 9]  
Resta: [-3 -3 -3]  
Multiplicación: [ 4 10 18]  
División: [0.25 0.4 0.5 ]
```

# Operaciones con NumPy y creación de Arrays.

- Operando matrices:

```
matriz1 = np.array([[1, 2], [3, 4]])  
matriz2 = np.array([[5, 6], [7, 8]])  
matriz_producto = np.dot(matriz1, matriz2)  
print(matriz_producto)
```

```
[[19  22]  
 [43  50]]
```

1	2
3	4

5	6
7	8

$$1 \times 5 + 2 \times 7 = 19$$

19	22
43	50

# Operaciones con NumPy y creación de Arrays.

## 4. Operaciones Básicas.

### b) Funciones Matemáticas.

```
arr = np.array([1, 2, 3, 4, 5])

print("Raíz cuadrada:", np.sqrt(arr))
print("Seno:", np.sin(arr))
print("Logaritmo:", np.log(arr))
print("Promedio:", np.mean(arr))
print("Suma total:", np.sum(arr))
```

```
Raíz cuadrada: [1.          1.41421356  1.73205081  2.          2.23606798]
Seno: [ 0.84147098  0.90929743  0.14112001 -0.7568025  -0.95892427]
Logaritmo: [0.          0.69314718  1.09861229  1.38629436  1.60943791]
Promedio: 3.0
Suma total: 15
```

# Operaciones con NumPy y creación de Arrays.

## 4. Operaciones Básicas.

### c) Indexación y slicing.

```
arr = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])  
  
print("Elemento [0, 1]:", arr[0, 1])  
print("Primera fila:", arr[0, :])  
print("Segunda columna:", arr[:, 1])
```

1	2	3
4	5	6

```
Elemento [0, 1]: 2  
Primera fila: [1 2 3]  
Segunda columna: [2 5]
```



# Ejemplo completo de la aplicación de NumPy.

```
matriz = np.arange(1, 10).reshape(3, 3)
print("Matriz original:\n", matriz)

suma_columnas = np.sum(matriz, axis = 0)
print("Suma de cada columna:\n", suma_columnas)

suma_filas = np.sum(matriz, axis = 1)
print("Suma de cada fila:\n", suma_filas)

nueva_matriz = matriz * 2
print("Nueva matriz multiplicada x 2:\n", nueva_matriz)

transpuesta = matriz.T
print("Matriz transpuesta:\n", transpuesta)
```

Matriz original:

```
[[1 2 3]
 [4 5 6]
 [7 8 9]]
```

Suma de cada columna: [12 15 18]

Suma de cada fila: [ 6 15 24]

Matriz multiplicada x 2:

```
[[ 2  4  6]
 [ 8 10 12]
 [14 16 18]]
```

Matriz transpuesta:

```
[[1 4 7]
 [2 5 8]
 [3 6 9]]
```

# Conclusión del uso NumPy en Python

---

- NumPy es una herramienta poderosa que permite trabajar con datos numéricos de manera eficiente.
- Aprender a crear arrays y realizar operaciones básicas es el primer paso para aprovechar todo su potencial en análisis de datos, aprendizaje automático y cálculos científicos.

## Introducción a Pandas: Creación y Manipulación de DataFrames, Selección y Filtrado de Datos.

- **Pandas** es una biblioteca utilizada para **análisis y manipulación de datos** (<https://pandas.pydata.org/>).
- Proporciona dos estructuras de datos principales:
  - **Series**: Unidimensional, similar a una lista o un array.
  - **DataFrame**: Bidimensional, similar a una tabla (como en Excel o SQL).
- Con Pandas puedes importar, limpiar, manipular, analizar y exportar datos de manera eficiente.

# Características de Pandas en Python.

## 1. Estructuras de Datos Flexibles:

- Tablas bidimensionales con etiquetas (DataFrames).
- Columnas con diferentes tipos de datos.

## 2. Importación y Exportación:

- Compatible con archivos CSV, Excel, SQL, JSON, entre otros.

## 3. Herramientas de Selección y Filtrado:

- Permite seleccionar filas/columnas según condiciones.

## 4. Funciones de Agregación y Estadísticas:

- Promedios, sumas, conteos, etc.

## 5. Manejo de Datos Faltantes:

- Detecta y llena datos faltantes fácilmente.

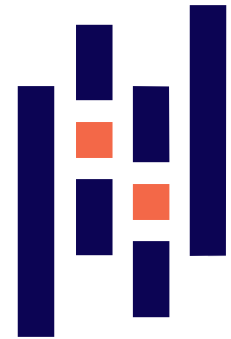
# Instalación de Pandas.

- Abre una nueva terminal en VS Code y escribe el comando:

```
pip install pandas
```

- Obtendrás una notificación de la instalación:

```
PS D:\UTP\Material Estandarizado\Taller Python\Practica_Python> pip install pandas
Collecting pandas
  Downloading pandas-2.2.3-cp310-cp310-win_amd64.whl (11.6 MB)
    11.6/11.6 MB 38.4 MB/s eta 0:00:00
Requirement already satisfied: numpy>=1.22.4 in d:\utp\material estandarizado\taller python\practica_python\pythonenv\lib\site-packages (from pandas) (2.2.2)
Collecting python-dateutil>=2.8.2
  Downloading python_dateutil-2.9.0.post0-py2.py3-none-any.whl (229 kB)
    229.9/229.9 kB 13.7 MB/s eta 0:00:00
Collecting tzdata>=2022.7
  Downloading tzdata-2025.1-py2.py3-none-any.whl (346 kB)
    346.8/346.8 kB 21.0 MB/s eta 0:00:00
Collecting pytz>=2020.1
  Downloading pytz-2024.2-py2.py3-none-any.whl (508 kB)
    508.0/508.0 kB 31.1 MB/s eta 0:00:00
Collecting six>=1.5
  Downloading six-1.17.0-py2.py3-none-any.whl (11 kB)
Installing collected packages: pytz, tzdata, six, python-dateutil, pandas
Successfully installed pandas-2.2.3 python-dateutil-2.9.0.post0 pytz-2024.2 six-1.17.0 tzdata-2025.1
```



- Para verificar que funciona correctamente, escribe el siguiente código en un archivo .py

```
import pandas as pd
print(pd.__version__)
```

# Creación de DataFrame con Pandas

## 1. Creación de DataFrames

a) Crear un DataFrame desde un Diccionario.

```
diccionario = {  
    'Nombre': ['Ana', 'Luis', 'Carlos', 'Marta'],  
    'Edad': [22, 35, 45, 23],  
    'Ciudad': ['Lima', 'Chiclayo', 'Trujillo', 'Piura']  
}  
  
data_frame = pd.DataFrame(diccionario)  
print(data_frame)
```

	Nombre	Edad	Ciudad
0	Ana	22	Lima
1	Luis	35	Chiclayo
2	Carlos	45	Trujillo
3	Marta	23	Piura



# Creación de DataFrame con Pandas

- Creamos un DataFrame a partir de una lista de listas:

```
lista_datos = [['Ana', 22, 'Lima'], \
               ['Luis', 35, 'Chiclayo'], \
               ['Carlos', 45, 'Trujillo'], \
               ['Marta', 23, 'Piura']]

data_frame2 = pd.DataFrame(lista_datos, columns=['Nombre', 'Edad', 'Ciudad'])
print(data_frame2)
```

	Nombre	Edad	Ciudad
0	Ana	22	Lima
1	Luis	35	Chiclayo
2	Carlos	45	Trujillo
3	Marta	23	Piura

# Creación de DataFrame con Pandas

## 1. Creación de DataFrames

b) Crear un DataFrame desde un Archivo CSV.

```
contactos.csv X
practica_sesion_04 > contactos.csv
1  codigo, nombre, apellidos, celular, correo
2  C001, Juan Carlos, Vela Torres, 975478411, jvela@gmail.com
3  C002, Ana Luisa, Mendoza Chávez, 974001258, amendoza@outlook.com
4  C003, Miriam, Luna Reyes, 978002547, miriam_luna@gmail.com
5  C004, Felipe, Colmenares Tejeda, 978025478, fcolmenarest@hotmail.com
```

```
df = pd.read_csv("D:\\contactos.csv")
print(df)
```

	codigo	nombre	apellidos	celular	correo
0	C001	Juan Carlos	Vela Torres	975478411	jvela@gmail.com
1	C002	Ana Luisa	Mendoza Chávez	974001258	amendoza@outlook.com
2	C003	Miriam	Luna Reyes	978002547	miriam_luna@gmail.com
3	C004	Felipe	Colmenares Tejeda	978025478	fcolmenarest@hotmail.com

# Propiedades Básicas de Pandas

```
print(df.columns) # Columnas
```

```
Index(['codigo', ' nombre', ' apellidos', ' celular', ' correo'], dtype='object')
```

```
print(df.index) # Índices
```

```
RangeIndex(start=0, stop=4, step=1)
```

```
print(df.shape) # Dimensiones
```

```
(4, 5)
```

```
print(df.head(2)) # Primeras dos filas
```

	codigo	nombre	apellidos	celular	correo
0	C001	Juan Carlos	Vela Torres	975478411	jvela@gmail.com
1	C002	Ana Luisa	Mendoza Chávez	974001258	amendoza@outlook.com

```
print(df.tail(2)) # Últimas dos filas
```

	codigo	nombre	apellidos	celular	correo
2	C003	Miriam	Luna Reyes	978002547	miriam_luna@gmail.com
3	C004	Felipe	Colmenares Tejeda	978025478	fcolmenarest@hotmail.com

# Selección y Filtrado de Datos

```
lista_datos = [['Ana', 22, 'Lima'], \
               ['Luis', 35, 'Chiclayo'], \
               ['Carlos', 45, 'Trujillo'], \
               ['Marta', 23, 'Piura']]

df = pd.DataFrame(lista_datos, columns=['Nombre', 'Edad', 'Ciudad'])
```

	Nombre	Edad	Ciudad
0	Ana	22	Lima
1	Luis	35	Chiclayo
2	Carlos	45	Trujillo
3	Marta	23	Piura

## a) Seleccionar Columnas.

```
# Seleccionar una columna
print(df["Nombre"])
```

```
0    Ana
1    Luis
2  Carlos
3   Marta
Name: Nombre, dtype: object
```

```
# Seleccionar múltiples columnas
print(df[["Nombre", "Ciudad"]])
```

```
   Nombre  Ciudad
0     Ana    Lima
1     Luis  Chiclayo
2   Carlos  Trujillo
3     Marta    Piura
```

# Selección y Filtrado de Datos

```
lista_datos = [['Ana', 22, 'Lima'], \
               ['Luis', 35, 'Chiclayo'], \
               ['Carlos', 45, 'Trujillo'], \
               ['Marta', 23, 'Piura']]

df = pd.DataFrame(lista_datos, columns=['Nombre', 'Edad', 'Ciudad'])
```

	Nombre	Edad	Ciudad
0	Ana	22	Lima
1	Luis	35	Chiclayo
2	Carlos	45	Trujillo
3	Marta	23	Piura

## b) Seleccionar Filas.

```
# Seleccionar una fila por índice
# fila con índice 1
print(df.iloc[1])
```

```
Nombre      Luis
Edad         35
Ciudad    Chiclayo
Name: 1, dtype: object
```

```
# Seleccionar filas con etiquetas
# filas con índices 0 al 2
print(df.loc[0:2])
```

```
   Nombre  Edad  Ciudad
0     Ana   22    Lima
1     Luis   35  Chiclayo
2   Carlos   45  Trujillo
```

# Selección y Filtrado de Datos

```
lista_datos = [['Ana', 22, 'Lima'], \
               ['Luis', 35, 'Chiclayo'], \
               ['Carlos', 45, 'Trujillo'], \
               ['Marta', 23, 'Piura']]
```

```
df = pd.DataFrame(lista_datos, columns=['Nombre', 'Edad', 'Ciudad'])
```

	Nombre	Edad	Ciudad
0	Ana	22	Lima
1	Luis	35	Chiclayo
2	Carlos	45	Trujillo
3	Marta	23	Piura

## c) Filtrar Datos:

```
# filtrar por una condición
df_filtro_edad = df[df["Edad"] > 25]
print(df_filtro_edad)
```

	Nombre	Edad	Ciudad
1	Luis	35	Chiclayo
2	Carlos	45	Trujillo

```
# filtrar por múltiples condiciones
df_filtro_multiple = df[(df["Edad"] < 25) & \
                        (df["Ciudad"] == "Lima")]
print(df_filtro_multiple)
```

	Nombre	Edad	Ciudad
0	Ana	22	Lima



# Manipulación de DataFrames

- Agregamos una columna *(utilizando el DataFrame del slide anterior)*

```
df['Profesión'] = ['Ingeniera', \
                  'Médico', \
                  'Abogado', \
                  'Diseñadora']
print(df)
```

	Nombre	Edad	Ciudad	Profesión
0	Ana	22	Lima	Ingeniera
1	Luis	35	Chiclayo	Médico
2	Carlos	45	Trujillo	Abogado
3	Marta	23	Piura	Diseñadora

- Modificamos una columna:

```
df["Edad"] = df["Edad"] + 3
print(df)
```

	Nombre	Edad	Ciudad
0	Ana	25	Lima
1	Luis	38	Chiclayo
2	Carlos	48	Trujillo
3	Marta	26	Piura

# Manipulación de DataFrames

- Eliminamos una columna:

```
df = df.drop("Edad", axis = 1)
print(df)
```

	Nombre	Ciudad
0	Ana	Lima
1	Luis	Chiclayo
2	Carlos	Trujillo
3	Marta	Piura

- Eliminamos una fila:

```
df = df.drop(2, axis = 0)
print(df)
```

	Nombre	Ciudad
0	Ana	Lima
1	Luis	Chiclayo
3	Marta	Piura

# Manipulación de DataFrames

## c) Manejo de Datos Faltantes.

Sea el DataFrame:

```
dic_datos = {
    'id': [1, 2, 3, 4],
    'codigo': ['A034', 'C983', None, 'M099'],
    'nombre': ['Mouse', 'Teclado', 'Cámara', 'Audífonos'],
    'precio': [None, 279.40, None, 310.95] }
df = pd.DataFrame(dic_datos)
print(df)
```

	id	codigo	nombre	precio
0	1	A034	Mouse	NaN
1	2	C983	Teclado	279.40
2	3	None	Cámara	NaN
3	4	M099	Audífonos	310.95

- Detectar valores faltantes:

```
print(df.isnull())
```

	id	codigo	nombre	precio
0	False	False	False	True
1	False	False	False	False
2	False	True	False	True
3	False	False	False	False

# Manipulación de DataFrames

- Llenar datos faltantes con un valor:

```
df.fillna("(Desconocido)", inplace = True)
```

	id	codigo	nombre	precio
0	1	A034	Mouse	(Desconocido)
1	2	C983	Teclado	279.4
2	3	(Desconocido)	Cámara	(Desconocido)
3	4	M099	Audífonos	310.95

- Eliminar filas con datos faltantes:

```
df = df.dropna()
```

	id	codigo	nombre	precio
1	2	C983	Teclado	279.40
3	4	M099	Audífonos	310.95

# Operación Básicas con DataFrames

```
dic_datos = { 'id': [1, 2, 3, 4],  
              'codigo': ['A034', 'C983', 'B365', 'M099'],  
              'nombre': ['Mouse', 'Teclado', 'Cámara', 'Audífonos'],  
              'precio': [45.6, 279.4, 254.5, 310.95] }  
df = pd.DataFrame(dic_datos)  
print(df)
```

	id	codigo	nombre	precio
0	1	A034	Mouse	45.60
1	2	C983	Teclado	279.40
2	3	B365	Cámara	254.50
3	4	M099	Audífonos	310.95

```
print("Precio promedio:", df["precio"].mean())  
print("Precio más alto:", df["precio"].max())  
print("Conteo de filas:", len(df))
```

Precio promedio: 222.6125  
Precio más alto: 310.95  
Conteo de filas: 4

# Ejemplo Completo de la aplicación de Pandas

```
df = pd.DataFrame({
    "Nombre": ['Cristian', 'Violeta', 'Armando', 'Mariela'],
    "Edad": [32, 28, 35, 29],
    "Area": ['Ventas', 'RRHH', 'Finanzas', 'RRHH'],
    "Salario": [3400, 4300, 4800, 3850] })

# DataFrame inicial
print(df)

# Empleados de RRHH que ganan al menos 4000 soles
rrhh_filtrado = df[(df["Area"] == "RRHH") & (df["Salario"] >= 4000)]
print(rrhh_filtrado)

# Añadimos la columna Bonificacion (3.5% del salario)
df["Bonificacion"] = df["Salario"] * 0.035
print(df)

# Ordenamos por salario en orden descendente
df_ordenado = df.sort_values(by="Salario", ascending = False)
print(df_ordenado)
```

	Nombre	Edad	Area	Salario
0	Cristian	32	Ventas	3400
1	Violeta	28	RRHH	4300
2	Armando	35	Finanzas	4800
3	Mariela	29	RRHH	3850

	Nombre	Edad	Area	Salario
1	Violeta	28	RRHH	4300

	Nombre	Edad	Area	Salario	Bonificacion
0	Cristian	32	Ventas	3400	119.00
1	Violeta	28	RRHH	4300	150.50
2	Armando	35	Finanzas	4800	168.00
3	Mariela	29	RRHH	3850	134.75

	Nombre	Edad	Area	Salario	Bonificacion
2	Armando	35	Finanzas	4800	168.00
1	Violeta	28	RRHH	4300	150.50
3	Mariela	29	RRHH	3850	134.75
0	Cristian	32	Ventas	3400	119.00



# Conclusión del uso Pandas en Python.

---

- Pandas es una herramienta poderosa para trabajar con datos tabulares. La creación y manipulación de DataFrames permite analizar y transformar datos de manera eficiente.
- Aprender las operaciones básicas como selección, filtrado y cálculo es fundamental para abordar proyectos de análisis de datos en Python.

# PRÁCTICA – Sesión 4

- **Ejercicio 01:** Crear un array NumPy y realizar operaciones de suma, resta y promedio.

11	32	3	21	4	52	13	8	72	69
----	----	---	----	---	----	----	---	----	----



# PRÁCTICA – Sesión 4

- Solución:

```
import numpy as np

# Creamos un array de 10 números aleatorios entre 1-100
arr_aleatorios = np.random.randint(1, 100, 10)
print("arr_aleatorios: ", arr_aleatorios)

# Sumando todos los valores del arreglo
sum = np.sum(arr_aleatorios)
print("Suma total: ", sum)

# Sumando solo los valores de índices pares
arr_indices_pares = arr_aleatorios[0:len(arr_aleatorios):2]
print("Suma de valores en índices pares: ", \
      arr_indices_pares, "=", np.sum(arr_indices_pares))

# Hallamos el promedio de los valores
print("Valor promedio:", np.mean(arr_aleatorios))
```

```
arr_aleatorios:
[57 64 58 84  2 31 58 90 56 46]
```

```
Suma total:  546
```

```
Suma de valores en índices pares:
[57 58  2 58 56] = 231
```

```
Valor promedio: 54.6
```

# PRÁCTICA – Sesión 4

- Solución (*continuación*):

```
# Creamos un segundo array de 10 aleatorios de 1-100
arr_aleatorios2 = np.random.randint(1, 100, 10)
print("arr_aleatorios2: ", arr_aleatorios2)

# Sumando los arreglos
print("Suma de arreglos: ", \
      arr_aleatorios + arr_aleatorios2)

# Restando los arreglos
print("Resta de arreglos: ", \
      arr_aleatorios - arr_aleatorios2)

# Multiplicando los arreglos
print("Producto de arreglos: ", \
      arr_aleatorios * arr_aleatorios2)
```

```
arr_aleatorios:
[57 64 58 84  2 31 58 90 56 46]
```

```
arr_aleatorios2:
[19 48 55 93 28 82 55 52  8  4]
```

```
Suma de arreglos:
[ 76 112 113 177  30 113 113 142  64  50]
```

```
Resta de arreglos:
[ 38  16   3  -9 -26 -51   3  38  48  42]
```

```
Producto de arreglos:
[1083 3072 3190 7812 56 2542 3190 4680 448 184]
```

# PRÁCTICA – Sesión 4

- **Ejercicio 02:** Usa NumPy para generar una matriz de números aleatorios y calcular su media.

11	32	3
45	85	60
29	4	33



# PRÁCTICA – Sesión 4

- Solución:

```
import numpy as np

# Creamos una matriz 4x4 de enteros entre 1-100
matriz = np.random.randint(1, 100, (4, 4))
print(matriz)

# Media de toda la matriz
print("Media de la matriz:", np.mean(matriz))

# Media por columna
print("Media por columna:", np.mean(matriz, axis = 0))

# Media por fila
print("Media por fila:", np.mean(matriz, axis = 1))
```

```
[[ 8 71  3 68]
 [86 27 36 72]
 [ 7 94 67 70]
 [21 62  6 60]]
```

Media de la matriz: 47.375

Media por columna:  
[30.5 63.5 28. 67.5]

Media por fila:  
[37.5 55.25 59.5 37.25]

# PRÁCTICA – Sesión 4

- **Ejercicio 03:** Crear un DataFrame a partir del diccionario mostrado y realizar los siguientes filtros:

```
dic_lenguajes = {  
    "lenguaje": ["Python", "JavaScript", "Java", "C#", "C++"],  
    "creador": ["Guido van Rossum", "Brendan Eich", "James Gosling", \  
                "Anders Hejlsberg", "Bjarne Stroustrup"],  
    "lanzamiento": [1991, 1995, 1995, 2000, 1985],  
    "version": ["3.10.5", "ECMAScript 2021", "22", "10.0", "C++20"],  
    "ranking": [1, 2, 3, 5, 4],  
    "usuarios": [8000000, 12000000, 7000000, 6000000, 6000000]  
}
```

- a) Mostrar información de los lenguajes que tienen 7M de usuarios o menos.
- b) Mostrar información de los lenguajes creados antes del año 2000.
- c) Mostrar información de los lenguajes creados por personas cuyo nombre inicia con "B".
- d) Mostrar información de los lenguajes cuyo nombre inicia con "C" o "J"

# PRÁCTICA – Sesión 4

- Solución:

```
df = pd.DataFrame(dic_lenguajes)
print(df)
```

	lenguaje	creador	lanzamiento	version	ranking	usuarios
0	Python	Guido van Rossum	1991	3.10.5	1	8000000
1	JavaScript	Brendan Eich	1995	ECMAScript 2021	2	12000000
2	Java	James Gosling	1995	22	3	7000000
3	C#	Anders Hejlsberg	2000	10.0	5	6000000
4	C++	Bjarne Stroustrup	1985	C++20	4	6000000



# PRÁCTICA – Sesión 4

Filtrados:

a) Mostrar información de los lenguajes que tienen 7M de usuarios o menos.

```
print(df[df["usuarios"] <= 7000000])
```

b) Mostrar información de los lenguajes creados antes del año 2000.

```
print(df[df["lanzamiento"] < 2000])
```

c) Mostrar información de los lenguajes creados por personas cuyo nombre inicia con “B”.

```
print(df[df["creador"].astype(str).str[0] == "B"])
```

d) Mostrar información de los lenguajes cuyo nombre inicia con “C” o “J”

```
print(df[df["lenguaje"].str.startswith(("C", "J"))])
```

# PRÁCTICA – Sesión 4

- **Ejercicio 04:** Realizar las siguientes operaciones *sum()* o *mean()* en columnas específicas del DataFrame mostrado:
  - a. Totalizar todas las columnas de la tabla, excepto "equipo".
  - b. Obtener la cantidad total de goles a favor obtenida por los equipos.
  - c. Obtener el promedio de partidos ganados.
  - d. Obtener el promedio de goles en contra de los 3 primeros equipos.

	equipo	jugados	ganados	empatados	perdidos	goles_favor	goles_contra	dif_goles	puntos
0	Liverpool	22	16	5	1	54	21	33	53
1	Arsenal	23	13	8	2	44	21	23	47
2	Nottm Forest	23	13	5	5	33	27	6	44
3	Man City	23	12	5	6	47	30	17	41
4	Newcastle	23	12	5	6	41	27	14	41
5	Chelsea	23	11	7	5	45	30	15	40

# PRÁCTICA – Sesión 4

- Solución:

```
dic_liga_premier = pd.DataFrame({
    "equipo": ["Liverpool", "Arsenal", "Nottm Forest", "Man City", "Newcastle", "Chelsea"],
    "jugados": [22, 23, 23, 23, 23, 23],
    "ganados": [16, 13, 13, 12, 12, 11],
    "empatados": [5, 8, 5, 5, 5, 7],
    "perdidos": [1, 2, 5, 6, 6, 5],
    "goles_favor": [54, 44, 33, 47, 41, 45],
    "goles_contra": [21, 21, 27, 30, 27, 30],
    "dif_goles": [33, 23, 6, 17, 14, 15],
    "puntos": [53, 47, 44, 41, 41, 40]
})

df = pd.DataFrame(dic_liga_premier)
print(df)
```

# PRÁCTICA – Sesión 4

- a. Totalizar todas las columnas de la tabla, excepto “equipo”.

```
print("Columnas totalizadas:\n", df.drop("equipo", axis = 1).sum())
```

- b. Obtener la cantidad total de goles a favor obtenida por los equipos.

```
print("Total de goles a favor:", df["goles_favor"].sum())
```

- c. Obtener el promedio de partidos ganados.

```
print("Promedio de partidos ganados:", round(df["ganados"].mean()))
```

- d. Obtener el promedio de goles en contra de los 3 primeros equipos.

```
print("Promedio de goles en contra (3 primeros equipos):", \
      df.head(3)["goles_contra"].mean())
```

# Espacio Práctico (tarea) – Sesión 4

¡Ahora, inténtalo tú!

Ejercicio propuesto:

Carga el archivo [sismos.csv](#) en un DataFrame y escribe el código necesario para satisfacer los siguientes requerimientos:

- Calcular el número de sismos de al menos 6 grados de magnitud.
- Listar los sismos de magnitud entre 7 y 8 grados con una profundidad de 60 km o menos.
- Desafío:* Contar el número de sismos por cada año desde el 2015.

```
1 ID,FECHA.UTC,HORA.UTC,LATITUD, LONGITUD, PROFUNDI
2 0,19600113,154034,-16.145,-72.144,60,7.5
3 1,19600115,093024,-15,-75,70,7
4 2,19600117,025758,-14.5,-74.5,150,6.4
5 3,19600123,033732,-12.5,-68.5,300,5.8
6 4,19600130,050724,-5.5,-77.5,100,5.7
7 5,19600208,190616,-8.5,-74.5,136,5.3
8 6,19600213,204006,-17.5,-70,150,5.9
9 7,19600309,235425,-16.389,-73.817,80,6.2
10 8,19600401,131823,-14.5,-73.5,100,6.1
11 9,19600504,012852,-18,-71.5,100,5
12 10,19600512,120924,-9,-72.5,60,5.8
13 11,19600704,080207,-8,-71,600,6.2
14 12,19600709,020539,-15,-70.5,200,5.9
15 13,19600719,041914,-7,-80,33,5.3
16 14,19600730,071515,-2.5,-77.5,200,5.8
17 15,19600913,215534,-15,-75.51,67,5.7
18 16,19600914,000803,-15.2,-76.2,91,5.4
19 17,19600924,135833,-3,-75.9,146,6.4
20 18,19600926,165813,-16,-72.9,115,5.3
```

# Espacio Práctico (tarea) – Sesión 4

## Solución:

- a. Calcular el número de sismos de al menos 6 grados de magnitud.

```
print(len(df[df["MAGNITUD"] >= 6.0]))
```

- b. Listar los sismos de magnitud entre 7 y 8 grados con una profundidad de 60 km o menos.

```
print(df[(df["MAGNITUD"].between(7, 8)) & (df["PROFUNDIDAD"] <= 60)])
```

- c. *Desafío*: Contar el número de sismos por cada año desde el 2015.

```
# a. Creamos una nueva columna solo con el año del evento sísmico
df['AÑO_SISMO'] = df["FECHA.UTC"].astype(str).str[:4].astype(int)
# b. Agrupamos las filas por año de sismo y obtenemos su tamaño (longitud)
print(df[df["AÑO_SISMO"] >= 2015].groupby("AÑO_SISMO").size())
```

# Cierre - Sesión 02

Proporciona  
ejemplos de  
creación de  
arrays con  
NumPy

Proporciona  
ejemplos de  
creación de  
DataFrames  
con Pandas



# Gracias por su atención