

Nombre de la práctica	Pandas			No.	2
Asignatura:	Simulación	Carrera:	Ingeniería en Sistemas Computacionales	Duración de la práctica (Hrs)	

NOMBRE DEL ALUMNO: Vanesa Hernández Martínez

GRUPO: 3501

II. Lugar de realización de la práctica (laboratorio, taller, aula u otro):

Actividades en aula de clases y en equipo personal

III. Material empleado:

- Laptop
- Anaconda

Pandas

Pandas es una librería de Python que se utiliza para la manipulación y análisis de datos, especialmente para manejar grandes cantidades de información de manera eficiente. Es muy popular en el análisis de datos y la ciencia de datos debido a su facilidad para trabajar con datos estructurados, como tablas (dataframes), y para realizar tareas de limpieza, filtrado, agregación y visualización de datos.

Dentro de la siguiente practica abordamos los siguientes conceptos:

Series: Es una estructura unidimensional similar a una lista o un array de Numpy, pero con etiquetas o índices.

DataFrame: Es una estructura bidimensional (tabla) que contiene columnas etiquetadas, cada una de las cuales puede ser de un tipo de dato diferente (numérico, cadenas, booleanos, etc.).

Pandas permite leer y escribir datos desde varios formatos como CSV, Excel, bases de datos SQL, JSON, entre otros.

Facilita la manipulación de datos con técnicas como filtrado de filas/columnas, ordenamiento, y agrupamiento de datos.

Introducción a Pandas

Pandas es una biblioteca que proporciona estructuras de datos y herramientas de análisis de datos de alto rendimiento y fáciles de usar.

- La estructura de datos principal es el **DataFrame**, que puede considerarse como una tabla 2D en memoria (como una hoja de cálculo, nombres de columna y etiquetas de fila).
- Muchas funciones disponibles en Excel están disponibles mediante programación, como crear las tablas dinámicas, calcular columnas basadas en otras columnas, trazar gráficos, etc.
- Proporciona un alto rendimiento para manipular (unir, dividir, modificar, etc.) grandes volúmenes de datos.

Import

```
import pandas as pd
```

Estructuras de datos en Pandas

La biblioteca Pandas, de manera genérica, contiene las siguientes estructuras de datos:

- **Series**: Array de una dimensión.
- **DataFrame**: Se corresponde con una tabla de dos dimensiones.
- **Panel**: Similar a un diccionario de DataFrames.

Creación del Objeto Series

Creación del objeto Series.

```
s = pd.Series([2, 4, 6, 8, 10]) print(s)
```

```
0    2
```

```
1    4
```

```
2    6
```

```
3    8
```

```
4   10
```

```
dtype: int64
```

Creación de un objeto series e inicializarlo con un diccionario de Python.

```
Emilio    169  
Anel      145  
Chucho    170  
9, "Anel": 145, "Chucho": 170, "Jocelin": 170} s = pd.Series(Altura)
```



```
Jocelin      170
```

```
dtype: int64
```

Creación de un Objeto Series e inicializarlo con algunos elemntos de un diccionario de Python.

```
Altura = {"Emilio": 169, "Anel": 145, "Chucho": 170, "Jocelin": 170} s = pd.Series(Altura, index  
= ["Jocelin", "Emilio"])  
print(s)
```

```
Jocelin      170
```

```
Emilio       169
```

```
dtype: int64
```

Creación de un objeto Series e inicializarlo con un escalar.

```
s = pd.Series(34, ["Num1", "Num2", "Num3", "Num4"]) print(s)
```

```
Num1         34
```

```
Num2         34
```

```
Num3         34
```

```
Num4         34
```

```
dtype: int64
```

Acceso a los elementos de un array

Cada elemento es un objeto Series tiene un identificador que se denomina **index label** .

Crear un Objeto Series

```
s = pd.Series([2, 4, 6, 8], index=["Num1", "Num2", "Num3", "Num4"]) print(s)
```

```
Num1         2
```

```
Num2         4
```

```
Num3         6
```

```
Num4         8
```

```
dtype: int64
```

Acceder al tercer elemento del objeto

```
s["Num3"]
```

```
/tmp/ipykernel_5692/2186343123.py:2: FutureWarning: Series._getitem_ treating keys as positions is deprecated. In a future version, integer
```

Tambien se puede acceder por posición.

```
s[2]
```



```
np.int64(6)
```

loc es la forma estandar de acceder a un elemento de un Objeto Series por atributo.

```
s.loc["Num3"]
```

```
np.int64(6)
```

iloc es la forma estandar de acceder a un elemento de un Objeto Series por posición

```
s.iloc[2] np.int64(6)
```

Accedendo al tercer elemento por posición.

```
s.iloc[2:4]
```

```
Num3    6
Num4    8
dtype: int64
```

Operaciones aritméticas con Series

Crear un objeto Series

```
s = pd.Series([2, 4, 6, 8, 10]) print(s)
```

```
0    2
1    4
2    6
3    8
4   10
dtype: int64
```

Los objetos series son similares y compatibles con los Arrays de Numpy.

```
import numpy as np
```

ufun de Numpy para sumar los elementos.

```
np.sum(s)
```

```
np.int64(30) s *2
```

```
0    4
1    8
2   12
3   16
4   20
dtype: int64
```

Representación gráfica de un objeto Series

Crear un objeto Series denominado Temperaturas.

```
Temperaturas = [4.4, 5.1, 6.1, 6.2, 6.1, 6.1, 5.7, 5.2, 4.7, 4.1, 3.9]
```

```
s = pd.Series(Temperaturas, name="Temperaturas") s
```

```
0    4.4
```

```
1    5.1
```

```
2    6.1
```

```
3    6.2
```

```
4    6.1
```

```
5    6.1
```

```
6    5.7
```

```
7    5.2
```

```
8    4.7
```

```
9    4.1
```

```
10   3.9
```

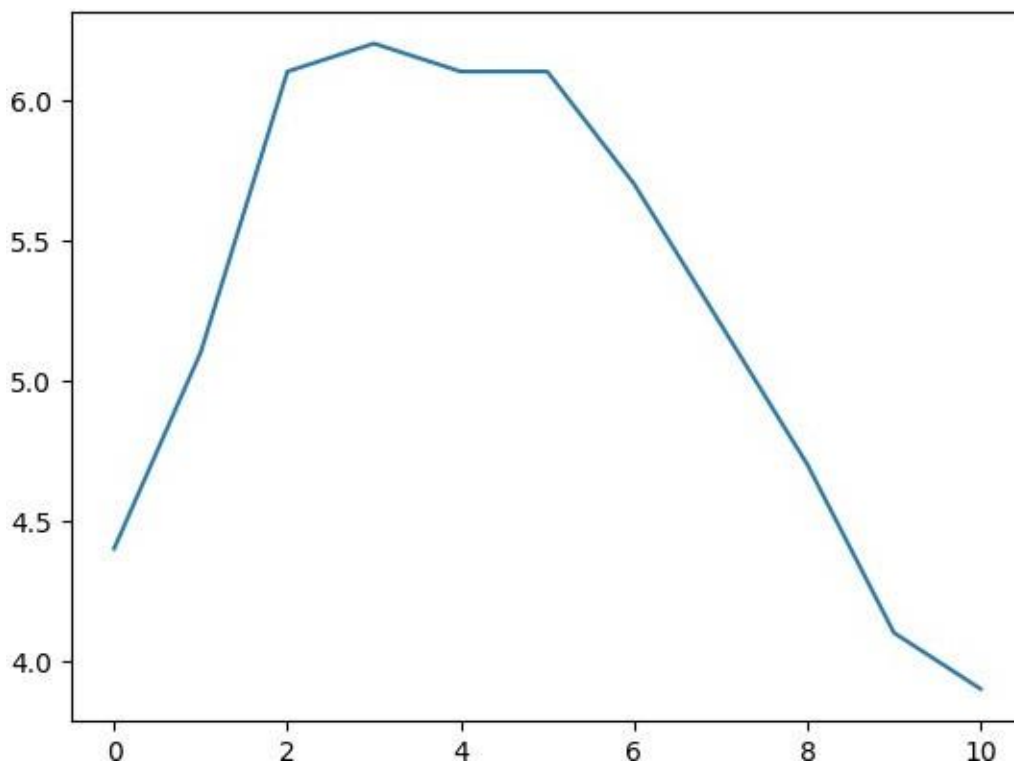
```
Name: Temperaturas, dtype: float64
```

Representación gráfica del objeto Series.

```
%matplotlib inline
```

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

```
s.plot() plt.show()
```



Creación de un objeto DataFrame.

Creación de un DataFrame e inicializarlo objetos Series. con un diccionario de

```
Personas = {

    "Peso": pd.Series([72, 60, 74, 73], ["Emilio", "Anel", "Chucho", "Jocelin"]),

    "Altura": pd.Series({"Emilio": 169, "Anel": 145, "Chucho": 170,
    "Jocelin": 170}),

    "Mascotas": pd.Series([2, 9], ["Anel", "Jocelin"])
}
```

	Peso	Altura	Mascotas
Anel	60	145	2.0
Chucho	74	170	NaN
Emilio	72	169	NaN
Jocelin	73	170	9.0

Es posible forzar el DataFrame a que presente determinadas columnas y en orden determinado.

Creación de un DataFrame e inicializarlo con un diccionario de objeto de series.

```
Personas = {

    "Peso": pd.Series([72, 60, 74, 73], ["Emilio", "Anel", "Chucho", "Jocelin"]),

    "Altura": pd.Series({"Emilio": 169, "Anel": 145, "Chucho": 170,
    "Jocelin": 170}),

    "Mascotas": pd.Series([2, 9], ["Anel", "Jocelin"])
}

df = pd.DataFrame( Personas,

    columns = ["Altura", "Peso"],

    index = ["Chucho", "Emilio"])

df
```

	Altura	Peso
Chucho	170	74



]

```
df = pd.DataFrame( Valores,
```

```
    columns = ["Altura", "Mascotas", "Peso"], index = ["Jocelin",  
    "Emilio", "Anel"]
```

```
)
```

	Altura	Mascotas	Peso
Jocelin	169	3	72
Emilio	145	2	60
Anel	170	1	74

Creación de un DataFrame e inicializarlo con un diccionario de Python.

```
Personas = {
```

```
    "Peso": {"Emilio": 72, "Anel": 60, "Chucho": 74, "Jocelin": 73},
```

```
    "Altura": {"Emilio": 169, "Anel": 145, "Chucho": 170, "Jocelin":
```

```
170}
```

```
,
```

	Peso	Altura
Emilio	72	169
Anel	60	145
Chucho	74	170
Jocelin	73	170

Acceso a los elementos de un DataFrame

Creación de un DataFrame e inicializarlo con un diccionario de Python.

```
Personas = {
```

```
    "Peso": pd.Series([72, 60, 74, 73], ["Emilio", "Anel", "Chucho", "Jocelin"]),
```

```
    "Altura": pd.Series({"Emilio": 169, "Anel": 145, "Chucho": 170,
```

```
"Jocelin": 170}),
```

```
    "Mascotas": pd.Series([2, 9], ["Anel", "Jocelin"])
```

```
}
```

	Peso	Altura	Mascotas
Anel	60	145	2.0



Chucho	74	170	NaN
--------	----	-----	-----

Emilio	72	169	NaN
Jocelin	73	170	9.0

Acceso a los elementos de las columnas del DataFrame.

```
df["Peso"]
```

Anel	60
Chucho	
Emilio	74
Jocelin	

Name: Peso, dtype: int64

```
df[["Peso", "Altura"]]
```

	Peso	Altura
Anel	60	145
Chucho	74	170
Emilio	72	169
Jocelin	73	170

Pueden conbinarse los elementos anteriores con expresiones booleanas.

```
df["Peso"] > 73
```

Anel	False
Chucho	True
Emilio	False
Jocelin	False

Name: Peso, dtype: bool

Pueden conbinarse los métodos anteriores con expresiones booleanas y mostrar el DataFrame

```
df[df["Peso"] > 72]
```

Peso	Altura	Mascotas	Chucho
74	170		NaN

Accediendo a los elementos de las filas del DataFrame

Mostrar el DataFrame

	Peso	Altura	Mascotas
Anel	60	145	2.0
Chucho	74	170	NaN
Emilio	72	169	NaN
Jocelin	73	170	9.0



```
Peso Altura    72.0
Mascotas
    169.0
```

Name: Emilio, dtype: float64 df.iloc[1:3]

	Peso	Altura	Mascotas
Chucho	74	170	NaN
Emilio	72	169	NaN

Consultas avanzada de los elementos de un DataFrame

Mostrar el DataFrame

	Peso	Altura	Mascotas
Anel	60	145	2.0
Chucho	74	170	NaN
Emilio	72	169	NaN
Jocelin	73	170	9.0

df.query("Altura >= 170 and Peso >= 73")

	Peso	Altura	Mascotas
Chucho	74	170	NaN
Jocelin	73	170	9.0

Copiar un DataFrame

Crear un DataFrame e inicializarlo con un diccionario de objetos Series

```
Personas = {
    "Peso": pd.Series([72, 60, 74, 73], ["Emilio", "Anel", "Chucho", "Jocelin"]),
    "Altura": pd.Series({"Emilio": 169, "Anel": 145, "Chucho": 170,
    "Jocelin": 170}),
    "Mascotas": pd.Series([2, 9], ["Anel", "Jocelin"])
}
```

	Peso	Altura	Mascotas
Anel	60	145	2.0
Chucho	74	170	NaN
Emilio	72	169	NaN
Jocelin	73	170	9.0



Copia del DataFrame df en df_copy.

NOTA: Al modificar un elemento del df_copy no se modifica el df.

Modificación de un DataFrame

Añadir una nueva columna al DataFrame

```
df["Anio_Nac"] = [2004, 2004, 2004, 2004]  
df
```

	Peso	Altura	Mascotas	Anio_Nac
Anel	60	145	2.0	2004
Chucho	74	170	NaN	2004
Emilio	72	169	NaN	2004
Jocelin	73	170	9.0	2004

Añadir una nueva columna calculada al DataFrame.

```
df["Edad"] = 2024 - df["Anio_Nac"] df
```

	Peso	Altura	Mascotas	Anio_Nac	Edad
Anel	60	145	2.0	2004	20
Chucho	74	170	NaN	2004	20
Emilio	72	169	NaN	2004	20
Jocelin	73	170	9.0	2004	20

Añadir una nueva columna creando un DataFrame nuevo.

```
df_mod = df.assign(Hijos = [2, 1, 2, 1]) df_mod
```

	Peso	Altura	Mascotas	Anio_Nac	Edad	Hijos
Anel	60	145	2.0	2004	20	2
Chucho	74	170	NaN	2004	20	1
Emilio	72	169	NaN	2004	20	2
Jocelin	73	170	9.0	2004	20	1

df

	Peso	Altura	Mascotas	Anio_Nac	Edad
Anel	60	145	2.0	2004	20
Chucho	74	170	NaN	2004	20
Emilio	72	169	NaN	2004	20
Jocelin	73	170	9.0	2004	20

Eliminar una columna existente del DataFrame

```
del df["Peso"] df
```

	Altura	Mascotas	Anio_Nac	Edad
--	--------	----------	----------	------



Anel	145	2.0	2004	20
------	-----	-----	------	----

Chucho	170	NaN	2004	20
Emilio	169	NaN	2004	20
Jocelin	170	9.0	2004	20

Eliminar una columna existente, devlviendo una copia del DataFrame resultante.

	Peso	Altura	Mascotas	Anio_Nac	Edad
Anel	60	145	2.0	2004	20
Chucho	74	170	NaN	2004	20
Emilio	72	169	NaN	2004	20
Jocelin	73	170	9.0	2004	20

df

	Altura	Mascotas	Anio_Nac	Edad
Anel	145	2.0	2004	20
Chucho	170	NaN	2004	20
Emilio	169	NaN	2004	20
Jocelin	170	9.0	2004	20

Evaluación de expresiones sobre un DataFrame

Crear un DataFrame e inicializarlo con un diccionario de Objetos Series.

```
Personas = {
    "Peso": pd.Series([72, 60, 74, 73], ["Emilio", "Anel", "Chucho", "Jocelin"]),
    "Altura": pd.Series({"Emilio": 169, "Anel": 145, "Chucho": 170,
    "Jocelin": 170}),
    "Mascotas": pd.Series([2, 9], ["Anel", "Jocelin"])
}
```

	Peso	Altura	Mascotas
Anel	60	145	2.0
Chucho	74	170	NaN
Emilio	72	169	NaN
Jocelin	73	170	9.0

Evaluar una función sobre una columna del DataFrame.

Anel	72.5
Chucho	85.0
Emilio	84.5



Cargar el DataFrame en Jupyter

```
df2 = pd.read_csv("df_Personas.csv")
```

Anel	False
Chucho	True
Emilio	True
Jocelin	True

Cargar el DataFrame con la primera columna correctamnete asignada.

```
df2 = pd.read_csv("df_Personas.csv", index_col=0) df2
```

Anel	62
Chucho	76
Emilio	74
Jocelin	75

Name: Peso, dtype: int64

Guardar y cargar el DataFrame

Crear un DataFrame e inicializarlo con un diccionario de objetos Series

```
Personas = {  
    "Peso": pd.Series([72, 60, 74, 73], ["Emilio", "Anel", "Chucho", "Jocelin"]),  
    "Altura": pd.Series({"Emilio": 169, "Anel": 145, "Chucho": 170,  
    "Jocelin": 170}),  
    "Mascotas": pd.Series([2, 9], ["Anel", "Jocelin"])  
}
```

	Peso	Altura	Mascotas
Anel	60	145	2.0
Chucho	74	170	NaN
Emilio	72	169	NaN
Jocelin	73	170	9.0

Guardar el DataFrame como CSV, HTML y JSON.

```
df.to_csv("df_Personas.csv") df.to_html("df_Personas.html")  
df.to_json("df_Personas.json")
```

Unnamed: 0	Peso	Altura	Mascotas	
0	Anel	60	145	2.0
1	Chucho	74	170	NaN
2	Emilio	72	169	NaN
3	Jocelin	73	170	9.0

	Peso	Altura	Mascotas
Anel	60	145	2.0
Chucho	74	170	NaN
Emilio	72	169	NaN
Jocelin	73	170	9.0

Resumen del visto en la practica anterior :

Pandas es una biblioteca de Python diseñada para trabajar con datos de forma rápida y eficiente. Permite la manipulación y análisis de datos estructurados como tablas.

DataFrame es la estructura de datos más importante en Pandas, que se asemeja a una tabla 2D (como una hoja de cálculo) con nombres de columnas y etiquetas de filas. Facilita el manejo de datos tabulares. Pandas es muy eficiente para manejar, unir, dividir, y modificar grandes volúmenes de datos de forma rápida.

Estructuras de Datos en Pandas:

- **Series:** Arreglo unidimensional, similar a una columna de una tabla.
- **DataFrame:** Tabla bidimensional que contiene etiquetas de fila y columna.
- **Panel:** Una estructura más compleja, que es un contenedor de DataFrames, aunque no se usa comúnmente en las versiones más recientes de Pandas.

Cada elemento en una **Serie** tiene un **index label** que permite su acceso. En un **DataFrame**, puedes acceder a datos por columnas o por filas usando `.loc[]` o `.iloc[]`. Es posible realizar operaciones aritméticas con **Series** y **DataFrames** de forma sencilla.

Los **DataFrames** pueden crearse a partir de diccionarios, listas o archivos externos (como CSV o Excel).

Se pueden modificar, añadir o eliminar columnas y filas en un **DataFrame**. Ejemplo: añadir una nueva columna calculada o una columna con valores fijos.

Pandas permite realizar consultas avanzadas, filtrado de datos y evaluaciones basadas en condiciones lógicas para manipular el contenido del **DataFrame**.

Es posible realizar copias de un **DataFrame** y guardar los datos en archivos como CSV o Excel para su reutilización futura.

Conclusión

Pandas es una herramienta poderosa y fácil de usar que permite trabajar con grandes volúmenes de datos de manera eficiente. Su estructura principal, el **DataFrame**, simplifica la manipulación y análisis de datos como si trabajáramos con una hoja de cálculo, pero con la flexibilidad y velocidad de la programación. Con Pandas, es posible realizar tareas como filtrar, ordenar, modificar y analizar datos, además de crear gráficos y tablas dinámicas. Su capacidad para manejar datos complejos la convierte en una herramienta indispensable para cualquier persona que trabaje con análisis de datos en Python.

