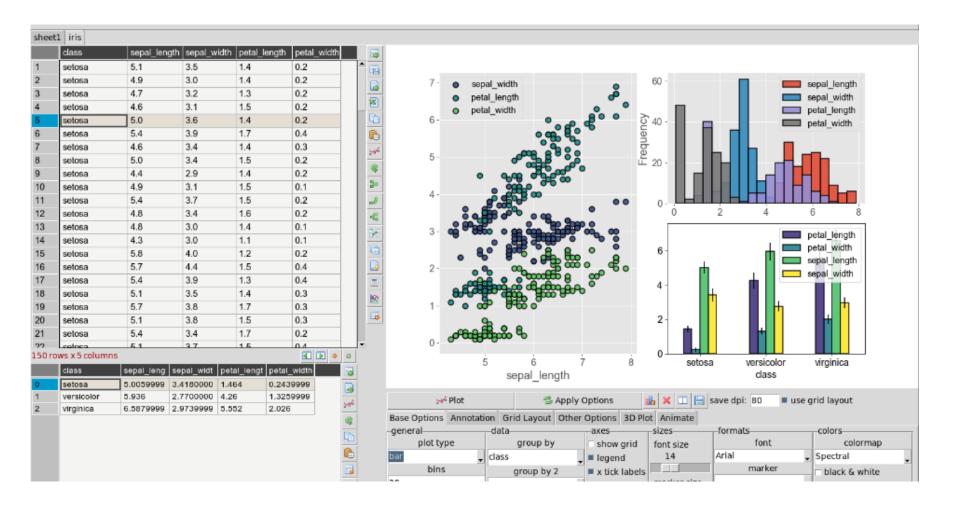


# Pandas: Análisis de datos





Librería para el análisis de datos Tiene estructuras de datos que permite :

- limpiar los datos en bruto
- alinear datos para su comparación,
- fusionar conjuntos de datos,
- gestión de datos perdidos,
- cálculos estadísticos

Pandas fue diseñada originalmente para gestionar datos financieros, y como alternativo al uso de hojas de cálculo (es decir, Microsoft Excel).



La librería Pandas ofrece dos de las estructuras más usadas en Data Science: la estructura **Series** y el **DataFrame** 

#### import pandas as pd

	Series		Series				DataFrame		
١	apples			oranges		1	apples	oranges	
0	3		0	0		0	3	0	
1	2 '	+	1	3	=	1	2	3	
2	0		2	7		2	0	7	
3	1		3	2		3	1	2	

Agafa del servidor : pre\_pandas.ipynb

```
Series
```

```
import pandas as pd

pd.Series([7,5,3], index = ["Ene", "Feb", "Mar"])
```

Un vector numérico. Puede tener índices numéricos o alfabéticos.

```
En el siguiente ejemplo, estamos creando In [17]: s = pd.Series([7, 5, 3]) s una serie simplemente a partir de una lista:

Out[17]: 0 7
1 5
2 3
dtype: int64
```

Al no haberse especificado un índice, se asigna uno automáticamente con los valores 0, 1 y 2.

Si repetimos esta instrucción especificando un índice:

```
In [18]: s = pd.Series([7, 5, 3], index = ["Ene", "Feb", "Mar"])
s
Out[18]: Ene   7
Feb   5
```

#### **DataFrame**

El DataFrame es una estructura de datos tabular que se compone de columnas y filas ordenadas. Para que todo sea más sencillo vamos a ver un ejemplo de creación de un DataFrame (tabla) de un diccionario de listas.

El siguiente ejemplo muestra un diccionario que consta de dos keys, Name y Age, y su correspondiente lista de valores.

```
import pandas as pd
dades = {'Nom': ['Sònia', 'Laura', 'David', 'Rosa', 'Sam'],
        'Dept' : ['PROD', 'ADMIN', 'MANT', 'ADMIN', 'PROD'],
        'DiesV': [32, 55, 20, 43, 30]}
df = pd.DataFrame(dades)
print (df)
                                            Nom Dept DiesV
                                       O Sònia PROD
                                                         32
                                          Laura ADMIN
                                                         55
                                       2 David MANT
                                                         20
                                       3 Rosa ADMIN 43
                                            Sam PROD
                                                         30
```

## df.loc[df['Nom'] == 'Rosa']

	Nom	Dept	DiesV
3	Rosa	ADMIN	43

df['Dept']

0 PROD
1 ADMIN
2 MANT
3 ADMIN
4 PROD

	Nom	Dept	DiesV
0	Sònia	PROD	32
1	Laura	ADMIN	55
2	David	MANT	20
3	Rosa	ADMIN	43
4	Sam	PROD	30

### print(df.loc[1])

Nom Laura Dept ADMIN DiesV 55

Name: 1, dtype: object

#### df[1:3]

	Nom	Dept	DiesV
1	Laura	ADMIN	55
2	David	MANT	20

## df[df['Dept'] == "ADMIN"]

	Nom	Dept	DiesV
1	Laura	ADMIN	55
3	Rosa	ADMIN	43

df.sort\_values(by=['DiesV'], ascending=False)

	Nom	Dept	DiesV
1	Laura	ADMIN	55
3	Rosa	ADMIN	43
0	Sònia	PROD	32
4	Sam	PROD	30
2	David	MANT	20

```
A B C Gen 41 17 12 import pandas as pd Feb 32 54 13 ventas = pd.DataFrame({"A":[41,32,56,18], Mar 56 6 16 "B":[17,54,6,78], Abr 18 78 18 "C":[12,13,16,18] }, index = ["Gen", "Feb", "Mar", "Abr"]) print (ventas)
```

# Como crear ficheros csv para ejemplos personalizados

Queremos crear un fichero de gran tamaño que combine datos aleatorios, pero dentro de rangos lógicos.

Suponemos que son lecturas de bases metereológicas de distintos observatorios. Recogemos

- ➤ La fecha en 3 campos int : año, mes, dia
- > El observatorio : que es un código pre-definido.
- ➤ El viento en kms/hora : un dato entero y su componente (código pre-definido) N,S,E,O,...
- ➤ El volumen de lluvia en litros/m2
- > Y las temperaturas máxima, mínima y media de tipo float.

Agafa del servidor : pre\_pandas.ipynb

```
import random as r
#
#----- Definicions
#
# Els observatoris i les components del vent s'agafen aleatòriament entre
  aquests valors
obsers = ["MASNOU", "TIBIDABO", "BERGA", "VIC", "LLEIDA", "GIRONA", "BCN", "HOSPI", "STACOL", "TARRACO"]
compos = ["N","S","E","O","NE", "NO","SE","SO"]
#----- Procés principal
#
#----- 1. Obre arxiu
fich = open("observatoris.csv","w")
```

```
#------ 2. Grava capçalera linia= "anyy;mes;dia;obser;ventkh;component;plujamm;tmax;tmin;tmitjana\n" fich.write(linia)
```

```
#----- 3. Genera linies de dades
for i in range (1, 5000):
#----- anyy; mes; dia;
  r.randint(1,12),
               r.randint(1,30)
  #
  #----- obser; vent; component; plujamm;
  #
  linia += '"{}";{};"{};'.format(observatoris[r.randint(0,9)],
                    r.randint(0,200),
                    component[r.randint(0,7)],
                    r.randint(0,10)
  #
  #----- tmax; tmin; tmit
  #
  tempMin = round(r.uniform(-10, 20),2)
  tempMax = round(r.uniform(tempMin, 45),2)
  tempMitjana = round((tempMax-tempMin)/2,2)
  linia +="{};{};{}".format(tempMax, tempMin, tempMitjana) + "\n"
#----- 4. Tanca l'arxiu
fich.close()
```

# Como puedo tratar los datos del fichero generado?

```
import pandas as pd

df = pd.read_csv("observatoris.csv",
    sep=";")

df
```

Prueba desde Jupyter Notebook

# Ya tenemos un dataframe de tipo pandas. Vamos a hacer consultas

	anyy	mes	dia	obser	ventkh	component	plujamm	tmax	tmin	tmit
0	1971	2	18	STACOL	38	NO	9	11.29	8.33	1.48
1	1968	1	18	MASNOU	48	S	6	38.41	17.46	10.47
2	2003	4	9	LLEIDA	5	S	7	20.21	-4.42	12.32
3	1961	10	21	HOSPI	200	S	3	24.31	-3.57	13.94
4	1968	2	17	BCN	144	N	1	24.75	-8.13	16.44
5	1992	10	8	BERGA	0	N	5	16.79	5.88	5.46

## Mostrar el tipo de datos de cada columna df.dtypes

## head() muestra las primeras lineas del fichero

df.head()

#### Out[5]:

	anyy	mes	dia	obser	ventkh	component	plujamm	tmax	tmin	tmit
0	1971	2	18	STACOL	38	NO	9	11.29	8.33	1.48
1	1968	1	18	MASNOU	48	S	6	38.41	17.46	10.47
2	2003	4	9	LLEIDA	5	S	7	20.21	-4.42	12.32
3	1961	10	21	HOSPI	200	S	3	24.31	-3.57	13.94
4	1968	2	17	BCN	144	N	1	24.75	-8.13	16.44

df.tail()

#### ut[6]:

	anyy	mes	dia	obser	ventkh	component	plujamm	tmax	tmin	tmit
4994	2008	3	12	LLEIDA	114	N	6	7.54	-9.49	8.52
4995	1973	5	14	BCN	124	E	1	33.52	10.77	11.38
4996	1973	12	11	HOSPI	41	SO	10	20.49	2.91	8.79
4997	2014	5	24	HOSPI	143	SE	9	9.22	3.46	2.88
4998	1992	1	25	STACOL	29	NO	1	42.36	-5.30	23.83

In [7]:

df.describe()

#### Out[7]:

	anyy	mes	dia	ventkh	plujamm	tmax	tmin	tmit
count	4999.000000	4999.000000	4999.000000	4999.000000	4999.000000	4999.000000	4999.000000	4999.000000
mean	1984.137828	6.563313	15.300660	100.344669	4.981396	25.296983	4.943527	10.176759
std	19.975886	3.471767	8.678153	57.680564	3.126686	12.398262	8.579557	6.380774
min	1950.000000	1.000000	1.000000	0.000000	0.000000	-9.920000	-10.000000	0.000000
25%	1967.000000	4.000000	8.000000	50.000000	2.000000	16.430000	-2.500000	4.905000
50%	1984.000000	7.000000	15.000000	101.000000	5.000000	26.180000	4.870000	9.570000
75%	2002.000000	10.000000	23.000000	149.000000	8.000000	35.805000	12.305000	14.690000
max	2018.000000	12.000000	30.000000	200.000000	10.000000	45.000000	20.000000	27.270000

Calcula los parámetros básicos de la muestra : recuento, media, std = desviación standard, mínimo, percentiles, máximo.

df.std(axis = 0, skipna = True)

In [8]:

df.T

## Matriz traspuesta

Out[8]:

	0	1	2	3	4	5	6	7	
anyy	1971	1968	2003	1961	1968	1992	1986	2013	
mes	2	1	4	10	2	10	4	7	
dia	18	18	9	21	17	8	22	16	
obser	STACOL	MASNOU	LLEIDA	HOSPI	BCN	BERGA	TIBIDABO	BERGA	1
ventkh	38	48	5	200	144	0	176	66	
component	NO	S	S	S	N	N	NE	SO	
plujamm	9	6	7	3	1	5	10	5	
tmax	11.29	38.41	20.21	24.31	24.75	16.79	31.58	21.73	
tmin	8.33	17.46	-4.42	-3.57	-8.13	5.88	7.76	18.28	
tmit	1.48	10.47	12.32	13.94	16.44	5.46	11.91	1.72	

10 rows × 4999 columns

## Pandas comandos básicos

https://www.youtube.com/watch?v=PvNKKrPE0AI

df.shape	Muestra la dimensión del dataframe
df.columns	Muestra el nombre de las columnas
df.index	Muestra rango de los índices

```
df.head(n)
    df.tail(n)
    df.tail(n)
    df.describe()
    df.sort_values(by='tmin')
    df.T
Muestra las últimas líneas (def 5)
Muestra estadísticas básicas
Clasifica por una columna
df.T
```

```
Lista y tipos de columnas del dataframe
```

```
df.columns.tolist()
```

Ver algunas columnas

```
df.get(["anyy", "mes", "tmax"])
```

Ver la columna año del dataframe

```
df['anyy']
```

## La temperatura máxima, máxima del dataframe

```
df['tmax'].max()
df['obser'].value counts()
           532
TARRACO
MASNOU
           523
TIBIDABO 517
BCN
           510
           502
STACOL
                  Selecciona y cuenta por columna
         500
VIC
         490
LLEIDA
           483
GIRONA
           479
BERGA
           463
HOSPI
```

## Filtrar por observatorio BCN df['anyy'][df['obser'] == "BCN"]

Concatenar comandos sobre dataframes es ...

## df.sort\_values(by='tmax')

```
df.sort_values(by='plujamm', ascending=False)
```

	anyy	mes	dia	obser	ventkh	component	plujamm	tmax	tmin	tmit
1251	1995	1	30	MASNOU	136	SO	10	29.81	3.67	13.07
424	2002	4	30	GIRONA	198	SE	10	30.83	2.72	14.05
420	2001	5	6	LLEIDA	130	S	10	34.02	17.60	8.21

```
df[:3]
                       # Muestra las columnas especificadas
df[['anyy','mes']]  # Muestra las columnas especificadas
df[['anyy', 'mes']][:3] # cols y lins especificadas
df[df['tmin'] > 15]  # muestra registros con tmin > 15
df.groupby(['anyy']).sum() # Agrupa por año y suma
df.groupby('anyy')['tmin'].mean() #Agrupa por año y saca
                                #la media de la columna tmin
# Agrupar por un criterio y obtener la media
df.groupby(['anyy', 'mes']).mean()
```

df['tmin'].mean()

df['tmin'].median()

df['tmin'].apply (lambda x: -x)

df['tmin'].apply (lambda x: x\*\*2)

```
import matplotlib.pyplot as plt

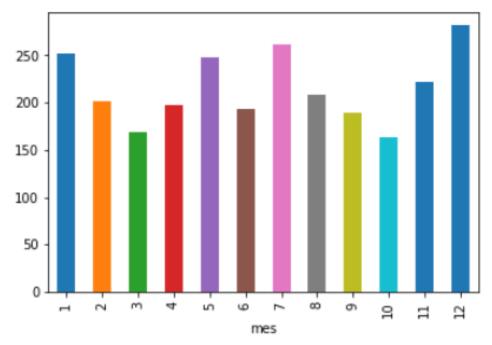
plot_data = df[df['obser'] == 'BCN']

plot_data = plot_data.groupby('mes')['plujamm'].sum()

plot data.plot(kind='bar')
```

Agrupar los datos del observatorio de Barcelona y agruparlo por mes, sumando el volumen de lluvia

Realizar un gráfico de barras del dataset.



https://pandas.pydata.org/docs/user\_guide/10min.html

## Práctica P01

Ejercicio 1 : Carga en tu cuaderno python el siguiente fichero : obser2021.csv

Ejercicio 2: Que hace esta programación ?

```
df2 = df[df['anyy'] > 2016]
df2 = df2[['anyy', 'mes', 'plujamm']]
df2.groupby(['anyy']).sum()
```

Ejercicio 3: Analiza los datos de los 5 últimos años con datos.

- a. Localiza el observatorio con la temperatura máxima
- b. Localiza el observatorio con la temperatura mínima en Febrero
- c. Observatorio, día mes y año con el viento más fuerte

Ejercicio 4: Queremos saber las temperaturas máximas de cada mes en los distintos observatorios y en los distintos años.

- Cómo presentarías los datos ?
- Que criterio utilizarías para decidir cual es el año más frío ?

## Vamos a estudiar los valores nulos

```
import numpy as np
#Creamos 2 valores nulos
#df['tmax'][:2] = np.nan
#y vemos como queda el dataframe
#df.isna().sum()
#df.isna().sum().sum()
#df['tmax'].fillna(2)
\#df['tmax'] = df['tmax'].fillna(2)
#df.isna().sum()
```

## Best Python libraries for Machine Learning

https://www.geeksforgeeks.org/best-python-libraries-for-machine-learning/

## **Panda**

<u>https://www.youtube.com/watch?v=CmorAWRsCAw</u>
<u>http://ligdigonzalez.com/libreria-pandas-de-python-tutorial-practico/</u>

https://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/getting\_started/10min.html

## Pandas en 14 minutos

https://www.youtube.com/watch?v=PvNKKrPE0AI