# Laboratorio No 1

Diego Nicolas Garcia Vargas

Elías Buitrago Bolivar

Seminario Big data y gestión de la información

**Universidad ECCI** 

Julio 2024

### Desarrollo

```
[ ] 1 import pandas as pd
2 import numpy as np
3 import matplotlib. pyplot as plt
```

### Importd de las librerías: Pandas, Numpy y matplotlib

```
[] 1 data = {'year': [2010, 2011, 2012,

2 2010, 2011, 2012],

4 'team': ['FCBarcelona', 'FCBarcelona',

5 'FCBarcelona', 'RMadrid',

6 'RMadrid', 'RMadrid',

7 'ValenciaCF', 'ValenciaCF',

8 'ValenciaCF'],

9 'wins': [30, 28, 32, 29, 32, 26, 21, 17, 19],

10 'draws': [6, 7, 4, 5, 4, 7, 8, 10, 8],

11 'losses': [2, 3, 2, 4, 2, 5, 9, 11, 11]}

12

13 football = pd.DataFrame(data, columns=['year', 'team', 'wins', 'draws', 'losses'])
```

#### Se crea un conjunto de datos y este se envía para un dataframe

	year	team	wins	draws	losses
0	2010	FCBarcelona	30	6	2
1	2011	FCBarcelona	28	7	3
2	2012	FCBarcelona	32	4	2
3	2010	RMadrid	29	5	4
4	2011	RMadrid	32	4	2
5	2012	RMadrid	26	7	5
6	2010	ValenciaCF	21	8	9
7	2011	ValenciaCF	17	10	11
8	2012	ValenciaCF	19	8	11

Resultado del dataframe

```
[ ] 1 from google.colab import drive 2 drive.mount('/content/drive')
```

# Función para trabajar sobre el repositorio de drive

```
1 edu = pd.read_csv("/content/drive/MyDrive/data/Lab_1/educ_figdp_1_Data.csv",
2
3 na_values = ':',
4 usecols = ["TIME","GEO","Value"])
5
6 edu
```

# Se localiza el archivo y se establece los nombres de columnas

	TIME	GEO	Value
0	2000	European Union (28 countries)	NaN
1	2001	European Union (28 countries)	NaN
2	2002	European Union (28 countries)	5.00
3	2003	European Union (28 countries)	5.03
4	2004	European Union (28 countries)	4.95
	1555	200	85
379	2007	Finland	5.90
380	2008	Finland	6.10
381	2009	Finland	6.81
382	2010	Finland	6.85
383	2011	Finland	6.76

#### Resultado de consulta de archivo

```
1 edu[edu['Value'] > 6.5].tail()
```

Se filtra por la columna value para traer aquellos con valor mayor a 6.5



#### Resultado del filtro

```
1 edu[edu["Value"].isnull()].head()
```

### Se filtra por la columna value para aquellos con valor nulo

```
TIME
                                        GEO Value
                European Union (28 countries)
         2000
                                               NaN
          2001 European Union (28 countries)
                                               NaN
         2000
                      Euro area (18 countries)
                                               NaN
         2001
                      Euro area (18 countries)
                                               NaN
        2000
                      Euro area (17 countries)
                                               NaN
```

### Resultado de filtro

```
1 edu. max(axis = 0)
```

# Se filtra por los máximos de cada columna



Resultado del filtro

```
[ ] 1 print("Pandas max function:", edu['Value'].max())
2 print("Python max function:", max(edu['Value']))
```

# Filtrando los máximos por columnas especificas

```
Pandas max function: 8.81
Python max function: nan
```

#### Resultado de filtro

```
1 s = edu["Value"]. apply (np.sqrt)
2
3 s.head()
```

### Aplicando la raíz cuadrada a cada valor de la columna Value

```
NaN
1 NaN
2 25.0000
3 25.3009
4 24.5025
Name: Value, dtype: float64
```

### Resultado

```
1 s = edu["Value"]. apply ( lambda d: d**2)
2
3 s.head()
```

# Aplicando lambda a cada valor de la columna Value

#### Resultado

```
1 edu['ValueNorm'] = edu['Value']/edu['Value']. max ()
2
3 edu.tail()
```

Creando una nueva columna en el dataframe a partir de un algoritmo matemático

				1	
*		TIME	GEO	Value	ValueNorm
	379	2007	Finland	5.90	0.669694
;	380	2008	Finland	6.10	0.692395
	381	2009	Finland	6.81	0.772985
;	382	2010	Finland	6.85	0.777526
;	383	2011	Finland	6.76	0.767310

### Resultado

```
1 edu.drop('ValueNorm', axis = 1, inplace = True)
2
3 edu.head()
```

#### Borrando columnas del dataframe



Resultado del borrado de columna

```
1 edu.sort_values(by = 'Value', ascending = False ,
2
3 inplace = True)
4
5 edu.head()
```

### Realizando ordenamiento de los datos

_		TIME	GEO	Value	
	130	2010	Denmark	8.81	
	131	2011	Denmark	8.75	
	129	2009	Denmark	8.74	
	121	2001	Denmark	8.44	
	122	2002	Denmark	8.44	

#### Resultado del ordenamiento

```
1 group = edu[["GEO", "Value"]].groupby('GEO').mean()
2 group.head()
```

# Se realiza agrupamiento por la columna GEO



### Resultado de agrupamiento

```
filtered_data = edu[edu["TIME"] > 2005]

pivedu = pd. pivot_table( filtered_data , values = 'Value',

index = ['GEO'] ,

columns = ['TIME'])

pivedu.head()
```

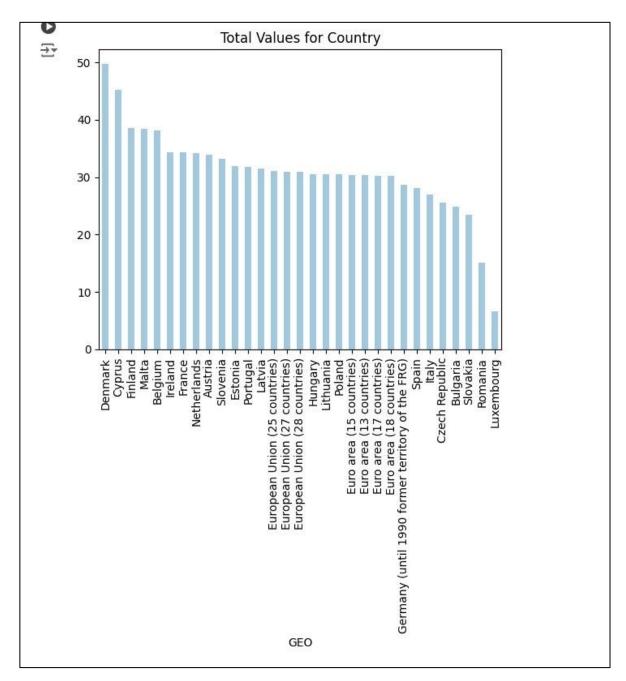
Filtrando la tabla para los años mayores a 2005 y pivoteando las columnas por TIME y GEO

TI	ME 2006	2007	2008	2009	2010	2011
0	E0					
Austria	5.40	5.33	5.47	5.98	5.91	5.80
Belgium	5.98	6.00	6.43	6.57	6.58	6.55
Bulgaria	4.04	3.88	4.44	4.58	4.10	3.82
Cyprus	7.02	6.95	7.45	7.98	7.92	7.87
Czech Repub	lic 4.42	4.05	3.92	4.36	4.25	4.51

### Resultado de filtro y pivoteo

```
1 totalSum = pivedu. sum(axis = 1).sort_values(ascending = False)
2 totalSum. plot(kind = 'bar', style = 'b', alpha = 0.4,
3 title = "Total Values for Country")
```

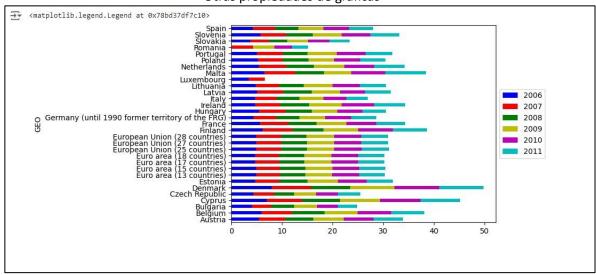
Dando valor a las propiedades de graficas



# Grafica

```
1 my_colors = ['b', 'r', 'g', 'y', 'm', 'c']
2 ax = pivedu. plot(kind = 'barh',
3 stacked = True ,
4 color = my_colors)
5
6 ax.legend(loc = 'center left', bbox_to_anchor = (1, .5))
```

# Otras propiedades de graficas



Grafica

### **Conclusiones**

Usar las librerías Pandas, NumPy y Matplotlib.pyplot en la analítica de datos proporciona una poderosa combinación de herramientas que facilita la manipulación, análisis y visualización de grandes conjuntos de datos de manera eficiente y efectiva. En conjunto, estas librerías permiten a los analistas de datos llevar a cabo análisis exploratorios, preparar datos para modelos de machine learning, y comunicar sus hallazgos de manera clara y efectiva mediante visualizaciones comprensibles.