Nivell 1

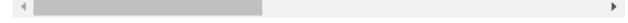
Exercici 1 y 2:

Resumeix gràficament el data set DelayedFlights.csv

import pandas as pd
 df= pd.read_csv(r"C:\users\hecto\OneDrive\Documentos\IT Data Science\Sprint2\Sprint2
 df.head(3)

ut[7]:		Unnamed: 0	Year	Month	DayofMonth	DayOfWeek	DepTime	CRSDepTime	ArrTime	CRSArrTim
	0	0	2008	1	3	4	2003.0	1955	2211.0	222
	1	1	2008	1	3	4	754.0	735	1002.0	100
	2	2	2008	1	3	4	628.0	620	804.0	75

3 rows × 30 columns



Campos de información para el ejercicio 1:

- 9. UniqueCarrier: unique carrier code
- 10. FlightNum: flight number
- 11. TailNum: plane tail number: aircraft registration, unique aircraft identifier
- 12. ActualElapsedTime: in minutes
- 13. CRSElapsedTime: in minutes
- 14. AirTime: in minutes
- 15. ArrDelay arrival delay, in minutes: A flight is counted as "on time" if it operated less than 15 minutes later the scheduled time shown in the CRS
- 16. DepDelay: departure delay, in minutes
- 17. Origin: origin IATA airport code
- 18. Dest: destination IATA airport code
- 19. Distance: in miles

Crea Almenys una visualització per:

1.1 Una variable categòrica (UniqueCarrier)

In [98]: # Datos de la variable "UniqueCarrier" : número de registros y etiquetas de la varia df["UniqueCarrier"]

Out[98]: 0 WN
1 WN
2 WN
3 WN
4 WN
4 WN
1936753 DL
1936754 DL

1936755

DL

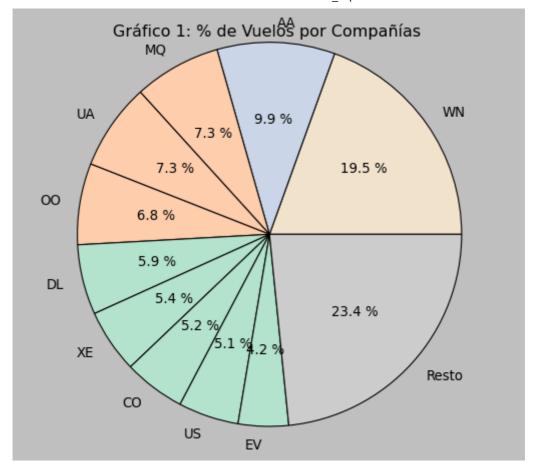
```
1936756
                     DL
         1936757
                     DL
         Name: UniqueCarrier, Length: 1936758, dtype: object
In [100...
          # Extraemos los vuelos de las 10 compñias principales y el resto de Cías. los agrupa
          lineasAereas10 =df["UniqueCarrier"].value_counts()[:10]
          sumaLa10 =sum(lineasAereas10)
          print ("Total de vuelos de las 10 Líneas Aéreas principales:", suma)
          restoLa = 1936757-sumaLa10
          print("Total de vuelos del (Resto) de Líeas Aéreas:", restoLa)
          lineasAereas10
          lineasAereas10.loc["Resto"]=453113
          totalVuelos = sum(lineasAereas10)
          print ("Total de vuelos del Data Frame:", totalVuelos)
          print(lineasAereas10)
          print("% de vuelos realizados por las 10 Líneas Aéreas principales", round(sumaLa10/
         Total de vuelos de las 10 Líneas Aéreas principales: 1483644
          Total de vuelos del (Resto) de Líeas Aéreas: 453113
         Total de vuelos del Data Frame: 1936757
         WN
                   377602
         AA
                   191865
                   141920
         MQ
         UA
                   141426
         00
                   132433
         DL
                   114238
         XΕ
                   103663
         CO
                   100195
         US
                    98425
         ΕV
                    81877
                   453113
         Resto
         Name: UniqueCarrier, dtype: int64
         % de vuelos realizados por las 10 Líneas Aéreas principales 0.766
In [101...
          print(type(lineasAereas10))
         <class 'pandas.core.series.Series'>
         Las 10 primeras Líneas Aéreas concentran el 76,6% de los vuelos del Data Frame
In [240...
          import numpy as np
          import matplotlib.pyplot as plt
          from matplotlib import cm
          from matplotlib import colors
          nombres = ["WN", "AA", "MQ", "UA", "OO", "DL", "XE", "CO", "US", "EV", "Resto"]
          normdata = colors.Normalize(min(lineasAereas10), max(lineasAereas10))
          print(normdata)
          colormap = cm.get cmap("Pastel2")
          colores =colormap(normdata(lineasAereas10))
          plt.figure(figsize=(8,6))
          plt.title("Gráfico 1: % de Vuelos por Compañías ")
          plt.pie(lineasAereas10, labels = nombres, autopct="%0.1f %%", colors = colores)
          plt.axis("equal")
```

<matplotlib.colors.Normalize object at 0x0000020016638F10>

plt.savefig("Grafico_1_%_Vuelos_Compañias.png")

Ejercicio 2: Explortar la imagen del Gráfico 1 en formato *.png

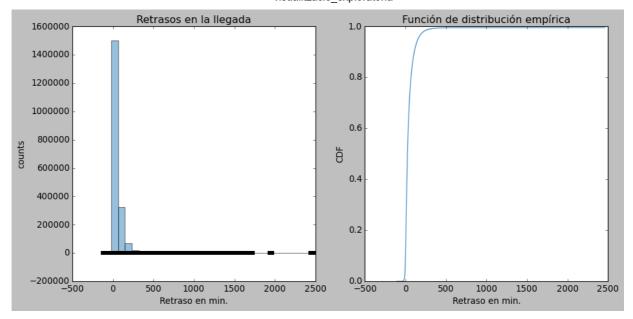
plt.show()



La compaía que más porcentaje de vuelos realiza es: WN con un 19,5% del total de vuelos

1.2 Una variable numérica (ArrDelay)

```
In [222...
          # Gráficos distribución observada (empírica): variable ArrDelay
          from scipy import stats
          import inspect
          from statsmodels.distributions.empirical_distribution import ECDF
          fig, axs = plt.subplots(nrows=1, ncols=2, figsize=(12, 6))
          data = df["ArrDelay"]
          # Histograma
          axs[0].hist(x=data, bins=30, color="#3182bd", alpha=0.5)
          axs[0].plot(data, np.full_like(data, -0.01), '|k', markeredgewidth=9)
          axs[0].set_title('Retrasos en la llegada')
          axs[0].set_xlabel('Retraso en min.')
          axs[0].set_ylabel('counts')
          # Función de Distribución Acumulada
          # ecdf (empirical cumulative distribution function)
          ecdf = ECDF(x=data)
          axs[1].plot(ecdf.x, ecdf.y, color="#3182bd")
          axs[1].set_title('Función de distribución empírica')
          axs[1].set_xlabel('Retraso en min.')
          axs[1].set_ylabel('CDF')
          plt.savefig("Grafico 2 HistogramaArrDelay FDE.png")
          plt.tight layout();
```



```
# Creamos una variable que agrupa la Aerolinia + Aeropuerto de Destino
df["AirLineDest"]= df["UniqueCarrier"].astype(str) + "/" + df["Dest"].astype(str)

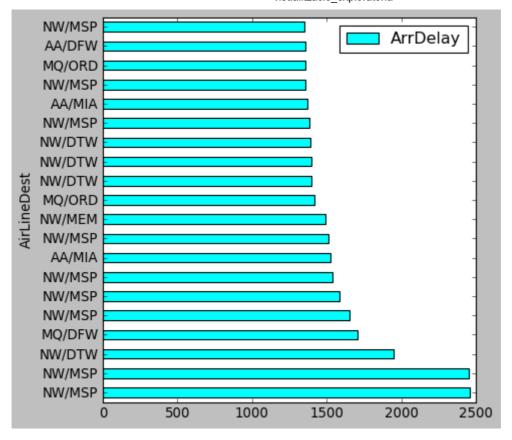
llegadaRetraso10 =pd.DataFrame(df, columns=["ArrDelay", "AirLineDest"]).copy()
llegadaRetraso10 = llegadaRetraso10.dropna()
dataRetraso = llegadaRetraso10.sort values('ArrDelay', ascending=False)[:20]
```

llegadaRetraso10 = llegadaRetraso10.dropna()
dataRetraso = llegadaRetraso10.sort_values('ArrDelay', ascending=False)[:20]
dataRetraso.set_index("AirLineDest",inplace=True)
print(dataRetraso)

	ArrDelay
AirLineDest	
NW/MSP	2461.0
NW/MSP	2453.0
NW/DTW	1951.0
MQ/DFW	1707.0
NW/MSP	1655.0
NW/MSP	1583.0
NW/MSP	1542.0
AA/MIA	1525.0
NW/MSP	1510.0
NW/MEM	1490.0
MQ/ORD	1417.0
NW/DTW	1395.0
NW/DTW	1395.0
NW/DTW	1392.0
NW/MSP	1382.0
AA/MIA	1370.0
NW/MSP	1359.0
MQ/ORD	1357.0
AA/DFW	1357.0
NW/MSP	1350.0

```
# Gráfico de Barras de las 20 Aerolineas con mayores retrasos y destinos de los vuel dataRetraso.plot(kind = 'barh', figsize=(6,6),color= "cyan")

# Ejercicio 2: Exportar la imagen 2 en formato *.png
plt.savefig("Grafico_3_AirLineEst_ArrDelay.png")
```



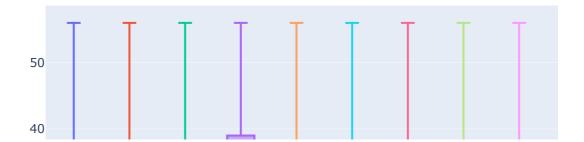
Lac compañía que más retasos tiene es la NW, con destino a MSP (8 ocasiones de las 20 destacadas)

1.3 Una variable numèrica i una categòrica (ArrDelay i UniqueCarrier)

```
In [214...
# Gráficos de La distribución de Los retrasos en Las llegadas por Aerolíneas
import seaborn as sns
import plotly.express as px

df_no_outliers = df[df["ArrDelay"].between(df["ArrDelay"].quantile(.25), df["ArrDelafig = px.box(df_no_outliers, x="UniqueCarrier", y="ArrDelay", color= "UniqueCarrier"
fig.show()
fig.write_html("Grafico4.html")
```

BoxPlot retrasos en la llegada por AirLines

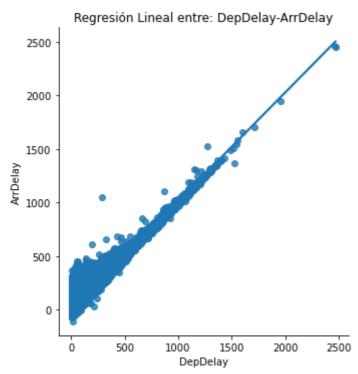


La compañía que acumula menos retrasos en las llegadas al destino en un 75% de sus vuelos es AQ La compañía que aumula más retrasos en las llegadas al destino en un 75% de sus vuelos es B6

1.4 Dues variables numèriques (ArrDelay i DepDelay)

Salidas y Llegadas con Retrasos por aeropuerto de origen (en min.)

```
import seaborn as sns
fig = sns.lmplot(x='DepDelay',y='ArrDelay',data=df).set(title="Regresión Lineal entr
#Ejercicio 2: Exportar el gráfico
fig.savefig("Grafico5_RegLin.png")
```



Exíste una evidente correlación entre las variables, de forma que cuanto mayor es el retraso en la salidas mayor es la probabilidad de que el avión llegue con retraso al aeropuerto de destino.

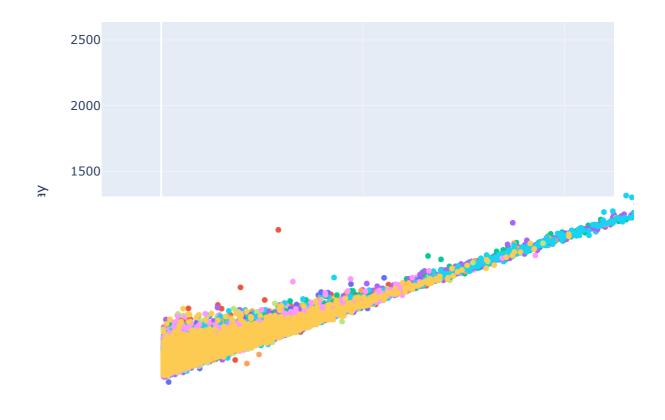
1.5 Tres variables (ArrDelay, DepDelay i UniqueCarrier)

```
In [23]:
    df3 = pd.DataFrame(df, columns=["UniqueCarrier", "ArrDelay", "DepDelay"])
    df3.head()
```

Out[23]: _		UniqueCarrier	ArrDelay	DepDelay
	0	WN	-14.0	8.0
	1	WN	2.0	19.0
	2	WN	14.0	8.0
	3	WN	34.0	34.0

	UniqueCarrier	ArrDelay	DepDelay
4	WN	11.0	25.0

```
In [40]:
    fig = px.scatter(df3, x="DepDelay", y="ArrDelay", color="UniqueCarrier")
    fig.show()
```



```
In []: # Ejercicio 2: Exportar el grafico en formato HTML
fig.write_html("Grafico_51_3Variables.html")
```

1.6 Més de tres variables (ArrDelay, DepDelay, AirTime i UniqueCarrier)

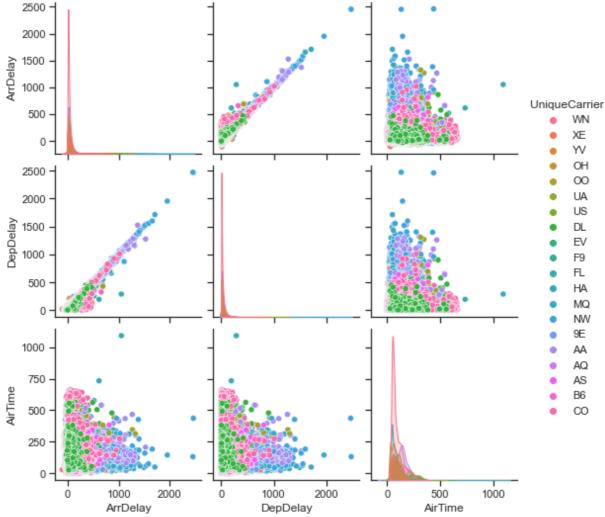
Out[19]:		UniqueCarrier	ArrDelay	DepDelay	AirTime
	0	WN	-14.0	8.0	116.0
	1	WN	2.0	19.0	113.0
	2	WN	14.0	8.0	76.0
	3	WN	34.0	34.0	77.0

	UniqueCarrier	ArrDelay	DepDelay	AirTime
4	WN	11.0	25.0	87.0

```
import seaborn as sns
import matplotlib.pyplot as plt
sns.set(style="ticks", color_codes=True)
fig = sns.pairplot(df4, hue="UniqueCarrier")

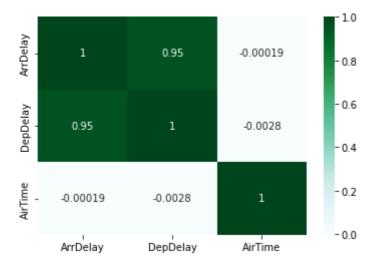
# Ejercicio 2: Exportamos las salidas de los graficos de correlación de las 4 variab
plt.savefig("Grafico6_4Variables.png")

plt.show()
```



```
In [ ]: ##### En el gráfico se obseva que existe una fuerte correlación netre las variables ##### Sin embargo no parece existir una fuerte correlación entre las salidas y llega
```

```
# Correlaciones entre Las variables ArrDelay, DepDelay y AirTime
import matplotlib.pyplot as plt
fig= sns.heatmap(df4.corr(),cmap='BuGn',annot=True);
plt.savefig("Grafico7_CoeficientesCorr.png")
```



Ejercicio 3
Incorporado en el repositorio en el archivo "Sprint3Ex3.ipnb"

In []: