Analisis dades taxis NYC

```
In [ ]:
         # Llibreries a fer servir
          import pandas as pd
          import numpy as np
          import seaborn as sns
          import matplotlib.pyplot as plt
          import datetime as dt
          # Fa que els plot apareguin dintre del quadern
          %matplotlib inline
          # llibreria pel càlcul de distancies
          from geopy.distance import great_circle
          # Càlcul distància en km del trajecte fent servir llibreria geopy
          def distance_Trip(recull_latitud, recull_longitud, final_latitud, final_longitud):
              coordenades_inicials = (recull_latitud, recull_longitud)
              coordenades_finals = (final_latitud, final_longitud)
              return great_circle(coordenades_inicials, coordenades_finals).km
          # Creem una funció per determinar si el trajecte s'ha fet al matí a la tarda o a la 🕴
          # amb el següent criteri:
          # Entre 6h i 12h: Mati, entre 12 i 16h: Tarda, entre 16h i 22h: tarda-nit, qualsevol
          def duration (x) :
              if x in range (6, 12) :
                  return 'Matí'
              elif x in range(12, 16):
                 return 'Tarda'
              elif x in range(16,22):
                  return 'Nit'
              else:
                  return 'Nit al tard'
          def tractar_verificar():
              data=pd.read_csv("./dat/train.csv")
              data.head( )
         # Canviem a català columnes dataframe
              data.rename(columns={'vendor_id': 'prov_id', 'pickup_datetime': 'data_recull',
                                  'dropoff_datetime': 'data_final', 'passenger_count': 'nombre
                                 'pickup_longitude': 'recull_longitud', 'pickup_latitude': 'rec
                              'dropoff_longitude': 'final_longitud', 'dropoff_latitude': 'final
                              'store_and_fwd_flag':'guarda_flag', 'trip_duration':'durada_carre
          # Files i columnes, fitxer
              print("files i columnes fitxer\n",data.shape)
              print()
          #Validació estadística de les variables
              print("Validacio estadística de les variable\n", data.describe())
```

```
print()
#Verifiquem que no hi han dades amb valors nuls al dataframe
    print("Validacio de nuls\n", data.isnull().sum())
    print()
#Verifiquem que les columnes del nostre dataframe acompleixin amb l'esperat
    print ("Verificacio columnes", data.columns)
    print()
#Verifiquem els tipus de dades de les columnes del dataframe
    print ("Verificacio tipus columnes", data.dtypes)
    print()
#Validem els valor de la columna passenger count per la sospita de que 🛮 hi han valors
#erronis o irrellevants
    print("Valors passenger count\n", data ['nombre pas'].value counts ( ).sort value
    print()
# Hi ha carreres amb 0 passatgers i amb 7, 8 i 9 en quantitats irrellevants
# Eliminem les files amb dades errònies o no significatives del dataframe
    data = data.drop(data[(data.nombre_pas == 0) | (data.nombre_pas > 6) ].index)
    print("Valors passenger_count despres de filtrar\n", data ['nombre_pas'].value_count
    print()
# Transformem els camps de dates al format que els hi correspon
# Transformem el camp store_and_fwd_flag perquè guardí en format Yes/Not si es guardo
    data['data_recull'] = data['data_recull'].astype('datetime64[ns]')
    data['data_final'] = data['data_final'].astype('datetime64[ns]')
    data['guarda_flag'] = data['guarda_flag'].astype('category')
# Explorem camps de dates i generem columnes, dia de la setmana, mes, hora, minut.
# Aquest detall ens serà beneficiós en el tractament dels properes anàlisis
    data['data recull']=pd.to datetime(data['data recull'])
    data['data_final']=pd.to_datetime(data['data_final'])
#Extracció dia de la setmana(Dilluns-Diumenge)
    data['recull_dia']=data['data_recull'].dt.day_name()
    data ['final_dia']=data['data_final'].dt.day_name( )
#Extracció dia de la setmana(0-6)
    data['recull_dia_no']=data['data_recull'].dt.weekday
    data['final_dia_no']=data['data_final'].dt.weekday
# Extracció del més tant de la recollida com del final de trajecte
    data ['recull_mes' ]=data['data_recull'].dt.month_name()
    data ['final_mes' ]=data['data_final'].dt.month_name()
```

```
# Extracció d'hores i minuts
    data['recull_hora']=data['data_recull'].dt.hour
    data['final_hora']=data['data_final'].dt.hour
    data['recull_min']=data['data_recull'].dt.minute
    data['final min']=data['data final'].dt.minute
# Ara afegim al dataframe la columna distància a partir de la funció distance_Trip. L
# el paràmetre axis = 1, indica que la funció és d'aplicació en totes les files
    data['distancia'] =data.apply(lambda x: distance Trip(x['recull latitud'],x['recul')
    return(data)
# Iniciem anàlisi univariable sobre les dades de recollida i parada de la setmana.
def analisi_uni(data):
# Fem servir els gràfics de la llibreria seaborn. Fem servir diagrama de barres mosti
# Ordenem els dies a les x
    ordre dies = ["Monday", "Tuesday", "Wednesday", "Thursday", "Friday", "Saturday"
    figure, (axl, ax2)=plt.subplots(ncols=2, figsize=(30,9))
    axl.set_title('Recollides')
    ax=sns.countplot(x="recull_dia", data=data, order=ordre_dies, ax=axl)
    ax2.set_title('Final Ruta')
    ax=sns.countplot (x="final_dia", data=data, order=ordre_dies, ax=ax2)
    plt.show()
# Calcular número trajectes arxivats. En estar el paràmetre normalize a true. Retorno
# Clarament els vehicles tene quasi sempre connexió al servidor y per tant poden envi
# Seaborn no te grafics tipus tarta aixi que ho farem amb un de barres
    print(data['guarda_flag'].value_counts(normalize=True))
    plt.figure(figsize=(10, 10))
    data['guarda_flag'].value_counts(normalize= True).plot (kind='bar' )
    plt.show()
# Mirem els mesos amb més viatges. Posem els mesos ben ordenats
    figure,(ax3, ax4)= plt.subplots(ncols=2, figsize=(30,9))
    ordre mes = ["January", "February", "March", "April", "May", "June", "July", "Au
    ax3.set_title('Mes recollida')
    ax=sns.countplot (x="recull_mes", data=data, order=ordre_mes, ax=ax3)
    ax4.set_title('Mes final carrera')
    ax=sns.countplot (x="final_mes", data=data, order=ordre_mes, ax=ax4)
    plt.show()
# Apliquem a les hores d'inici i fi trajecte de totes les files del dataframe la func
# per determinar tram horari en què es van produir
    data['recull_franja_dia']=data['recull_hora'].apply(duration)
    data['final_franja_dia']=data['final_hora'].apply(duration)
```

```
#data.head( )
# Ara analitzem la distribució de l'ocupació de passatgers per vehicle.
# Iqual sent variables categòriques no té gaire sentit
    plt.figure(figsize=(10, 10))
    sns.distplot (data['nombre_pas'])
    plt.show()
# Analitzem la duració dels viatges amb funció de l'hora del dia
    data['recull_franja_dia'].value_counts(normalize= True).plot (kind='bar' )
# Analitzem la duració dels viatges amb funció de la franja horària
    plt.figure(figsize=(10, 10))
    data['recull franja dia'].value counts(normalize= True).plot (kind='bar' )
    plt.show()
# Analitzem la durada del viatge
    plt.figure(figsize=(10, 10))
    sns.distplot(data['durada_carrera'],kde=False)
    plt.show()
# Iniciem anàlisis multivariant
def analisi_multi(data):
# Calculem velocitat mitjana dels taxis i ho afegim al data frame
    data['velo_mitja'] = data['distancia'] / (data['durada_carrera'] / 3600)
# Relacio de la velocitat mitjana i proveidor
    plt.figure(figsize=(10, 10))
    sns.barplot(y='velo_mitja', x='prov_id', data=data)
    plt.show()
# Analitzem relació entre proveïdor i ocupació dels vehicles.
# Això indicarà les preferències del consumidor
# Sembla que el proveïdor 2 té millors nivells d'ocupació. Té millor servei? El prime
# Per esbrinar-ne les causes farem un catplot que ens permet relacionar una variable
# categoriques. En el nostre cas relació entre duració del servei i proveïdor
    plt.figure(figsize=(10, 10))
    sns.catplot (y='durada_carrera', x='prov_id',data=data, kind='strip')
    plt.show()
# En el nostre cas no és clar quin és millor sembla que el proveïdor 1 fa rutes més
# per viatge més gran
# Ara procedim a estudiar la correlació. Primer farem un dataframe amb les variables
    numerical = data.select_dtypes(include=['int64', 'float64', 'Int64']) [ : ]
```

```
print("Vaiables numériques del dataframe\n", numerical.dtypes)
    print()
# Calculem correlació
    correlation = numerical.dropna( ).corr()
    print("Correlacio entre variables", correlation)
    print()
# Presentem gràficament la correlació entre variables
# Forta correlació entre el dia de recollida i el de final de ruta com no podia ser d
    corr =data.corr ()
    sns.heatmap (corr)
    plt.show()
# Analitzem la relació entre el nombre de passatgers per carrera i la duració d'aques
    plt.figure(figsize=(10, 10))
    sns.barplot(x="nombre_pas", y="durada_carrera", data=data)
    plt.show()
# Inici programa principal
# Carreguem i netegem dades
data = tractar_verificar()
# Opcions vàlides:
# uni: anàlisi univariant
# mul: anàlisi multivariant
# fi: sortir del programa
opc_valides = ["uni", "mul", "fi"]
opcio = input("Tipus d'anàlisi a realitzar(uni/mul/fi): ")
while opcio in opc valides and opcio != "fi":
    if opcio == "uni":
# Iniciem anàlisis univariant
        analisi_uni(data)
    elif opcio == "mul":
# Iniciem anàlisis multivariant
        analisi_multi(data)
    opcio = input("Tipus d'anàlisi a realitzar(uni/mul/fi): ")
else:
    if opcio == "fi":
        print("Hem sortit del programa")
    else:
         print("No hem selecionat una opcio vàlida")
files i columnes fitxer
(1458644, 11)
Validacio estadística de les variable
             prov id
                        nombre_pas recull_longitud recull_latitud \
```

```
count 1.458644e+06 1.458644e+06
                                      1.458644e+06
                                                       1.458644e+06
mean
       1.534950e+00 1.664530e+00
                                     -7.397349e+01
                                                       4.075092e+01
std
       4.987772e-01 1.314242e+00
                                      7.090186e-02
                                                       3.288119e-02
       1.000000e+00 0.000000e+00
min
                                     -1.219333e+02
                                                       3.435970e+01
25%
       1.000000e+00 1.000000e+00
                                     -7.399187e+01
                                                       4.073735e+01
50%
       2.000000e+00 1.000000e+00
                                      -7.398174e+01
                                                       4.075410e+01
75%
       2.000000e+00 2.000000e+00
                                      -7.396733e+01
                                                       4.076836e+01
max
       2.000000e+00 9.000000e+00
                                     -6.133553e+01
                                                       5.188108e+01
       final_longitud final_latitud durada_carrera
count
         1.458644e+06
                        1.458644e+06
                                        1.458644e+06
mean
        -7.397342e+01
                        4.075180e+01
                                        9.594923e+02
std
         7.064327e-02
                       3.589056e-02
                                        5.237432e+03
                                        1.000000e+00
min
        -1.219333e+02
                       3.218114e+01
25%
        -7.399133e+01
                       4.073588e+01
                                        3.970000e+02
                       4.075452e+01
50%
        -7.397975e+01
                                        6.620000e+02
75%
        -7.396301e+01
                        4.076981e+01
                                        1.075000e+03
        -6.133553e+01
                        4.392103e+01
                                        3.526282e+06
Validacio de nuls
                    0
 id
                   0
prov_id
data recull
                   0
data_final
                   0
nombre_pas
                   0
recull longitud
                   0
recull_latitud
                   0
final_longitud
                   0
final latitud
                   0
                   0
guarda_flag
                   0
durada_carrera
dtype: int64
Verificacio columnes Index(['id', 'prov_id', 'data_recull', 'data_final', 'nombre_pas
       'recull_longitud', 'recull_latitud', 'final_longitud', 'final_latitud',
       'guarda_flag', 'durada_carrera'],
      dtype='object')
Verificacio tipus columnes id
                                                object
prov id
                     int64
data recull
                    object
data final
                    object
                     int64
nombre_pas
recull_longitud
                   float64
recull_latitud
                   float64
final_longitud
                   float64
final_latitud
                   float64
                    object
guarda_flag
                     int64
durada_carrera
dtype: object
Valors passenger_count
 9
            1
8
           1
7
           3
0
          60
4
       28404
6
       48333
3
       59896
5
       78088
2
      210318
```

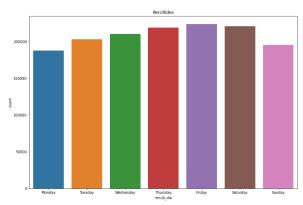
1 1033540

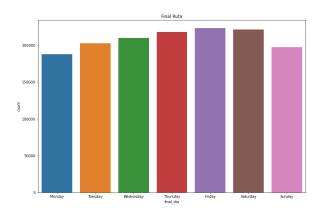
Name: nombre_pas, dtype: int64

Valors passenger_count despres de filtrar

4 28404 6 48333 3 59896 5 78088 2 210318 1 1033540

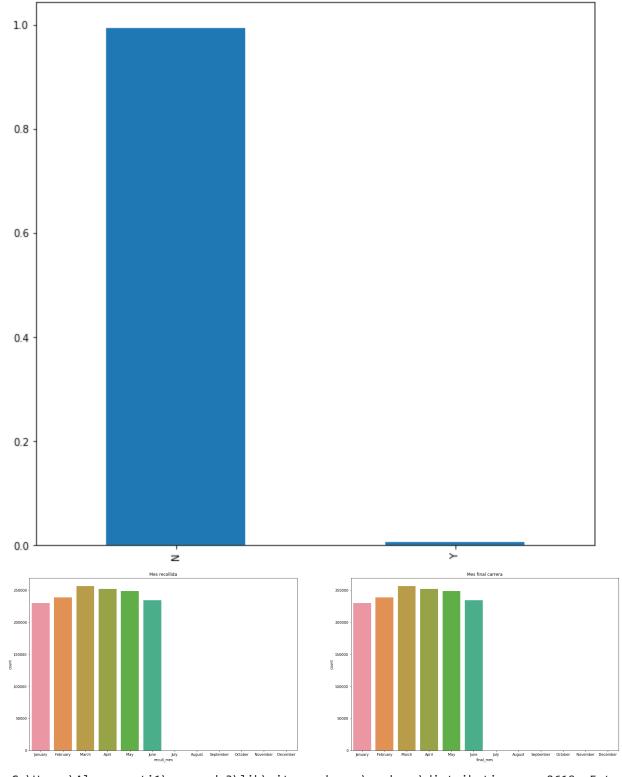
Name: nombre_pas, dtype: int64



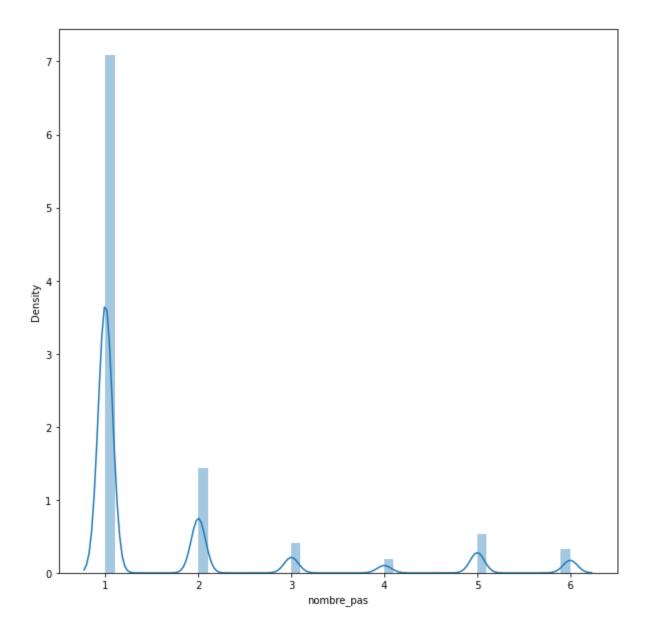


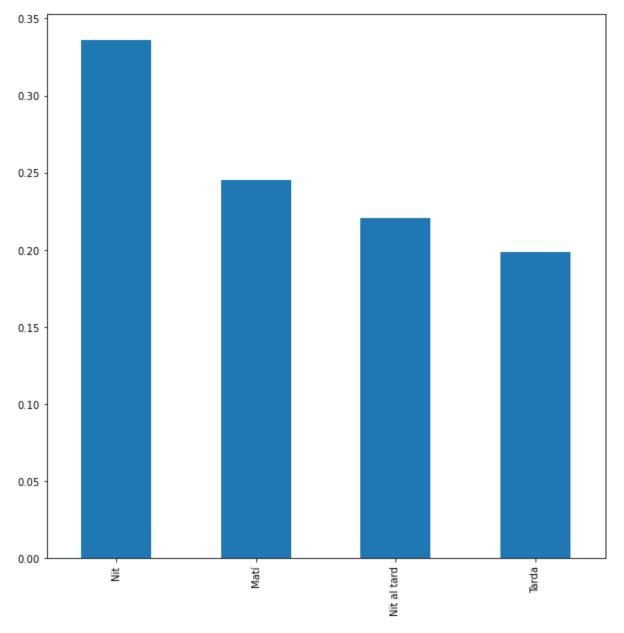
N 0.994486 Y 0.005514

Name: guarda_flag, dtype: float64

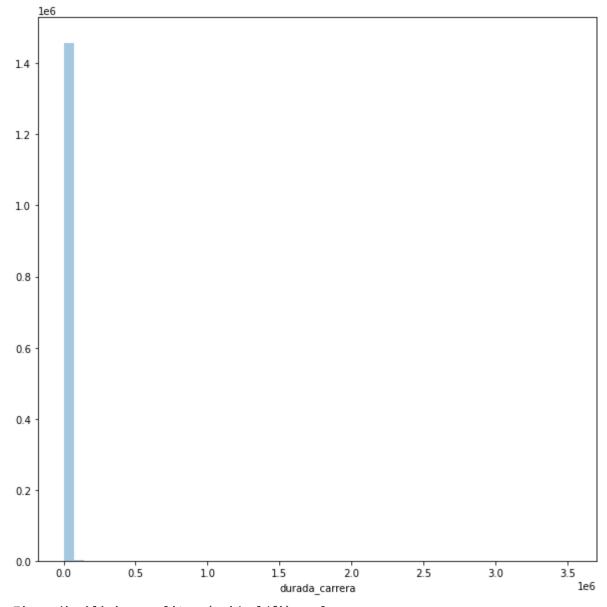


C:\Users\Alumne_mati1\anaconda3\lib\site-packages\seaborn\distributions.py:2619: Futu
reWarning: `distplot` is a deprecated function and will be removed in a future versio
n. Please adapt your code to use either `displot` (a figure-level function with simil
ar flexibility) or `histplot` (an axes-level function for histograms).
 warnings.warn(msg, FutureWarning)

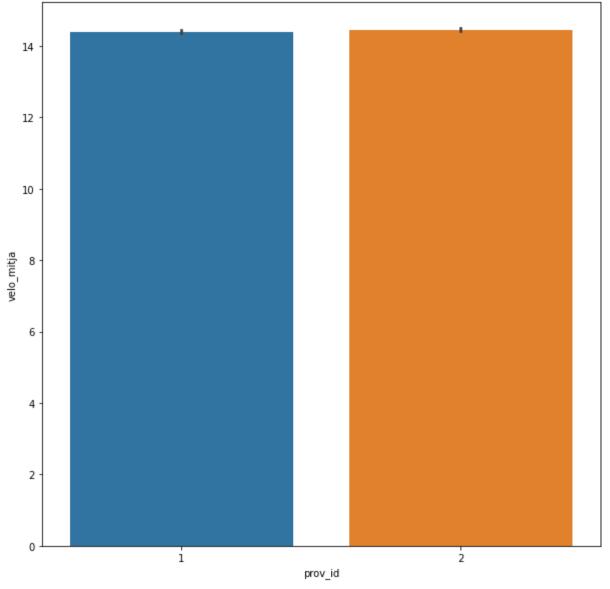




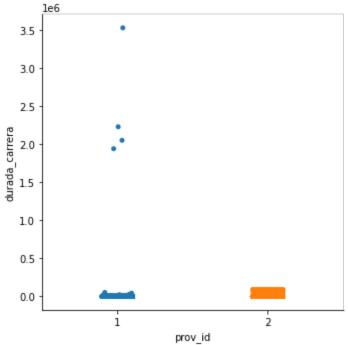
C:\Users\Alumne_mati1\anaconda3\lib\site-packages\seaborn\distributions.py:2619: Futu
reWarning: `distplot` is a deprecated function and will be removed in a future versio
n. Please adapt your code to use either `displot` (a figure-level function with simil
ar flexibility) or `histplot` (an axes-level function for histograms).
 warnings.warn(msg, FutureWarning)



Tipus d'anàlisi a realitzar(uni/mul/fi): mul



<Figure size 720x720 with 0 Axes>



Vaiables numériques del dataframe int64 prov_id nombre_pas int64 recull_longitud float64 recull_latitud float64 final_longitud float64 final_latitud float64 durada_carrera int64 recull_dia_no int64 final_dia_no int64 recull_hora int64 final_hora int64 recull_min int64 final_min int64 distancia float64 float64 velo_mitja dtype: object