Álvaro Míguez Sprint 08.1. Visualitzacions en Python

Realitza la connexió en Python amb el MySQL Workbench per a carregar tota la informació que tens en les taules.

Realitzaràs una visualització per a cada exercici. Comenta el que et crida l'atenció de graficar aquesta variable, justifica l'elecció del gràfic i interpreta els resultats en funció de les teves dades.

```
import mysql.connector
  import pandas as pd
  import matplotlib.pyplot as plt
  import seaborn as sns
  Connect to the database
  mydb = mysql.connector.connect(
     host="127.0.0.1",
     user="root",
     password="root",
     database="sprint"
  query = """
     SELECT *
     FROM companies
  query2 = """
     SELECT *
  query3 = """
     FROM credit cards
  query4 = """
    SELECT *
     FROM users
  query5 = """
     SELECT *
     FROM products
  df_comp = pd.read_sql(query, con=mydb)
  df_comp.head
  df_trans = pd.read_sql(query2, con=mydb)
 df_trans.head
  df_users = pd.read_sql(query4, con=mydb)
  df trans.head
✓ 0.4s
```

Descargando mysql.connector podemos hacer la conexión a la base de datos de mysql, necesitamos tener host, user, contraseña y database.

Aprovecho además para crear los dataframes con los que voy a trabajar en el resto de ejercicios, utilizo un head para que me muestre la información y así confirmo que todo está bien.

- Exercici 1 - Una variable numèrica.

```
import sqlalchemy as sa

df_trans = pd.read_sql(query2, con=mydb)

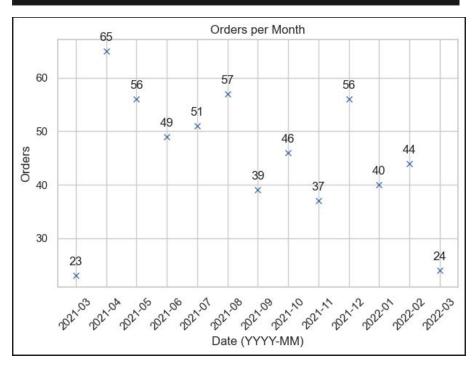
resulte1 = pd.merge(df_trans, df_comp, left_on = "business_id", right_on = "company_id", how="inner")

dresulte1 = resulte1.groupby("country").max("amount")
    plt.figure(figsize=(12, 8))
sns.set(style="whitegrid")
sns.kdeplot(dresulte1,x="amount", fill=True)
C:\Users\amigu\AppData\Local\Temp\ipykernel_14808\1500318629.py:3: UserWarning: pandas only supports SQLAlchemy connectable (engine/con
  df_trans = pd.read_sql(query2, con=mydb)
<Axes: xlabel='amount', ylabel='Density'>
      0.004
      0.003
      0.002
      0.001
      0.000
                                                               100
                                                                                                                                                              600
                        -100
                                                                                 200
                                                                                                                        400
                                                                                                                                                                                 700
                                                                                                amount
```

Pongo el dataframe para ver de cual emiezo y que sea fácil de seguir. Hago un merge entre dataframe de transactions y el de companies para poder hacer un gráfico de densidad por max amount. Utilizo un kdeplot para que salga la gráfica de densidad. Nos muestra que los pedidos más altos, aunque pocos están cerca de los 500.

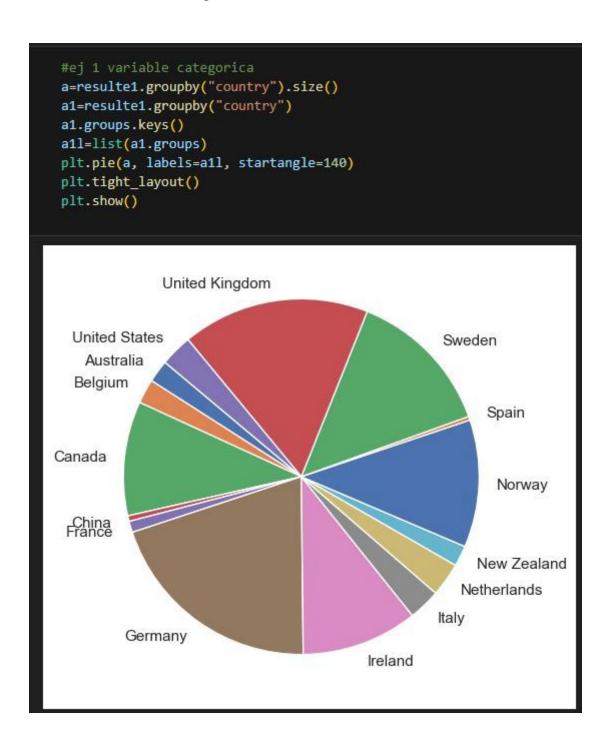
- Exercici 2 - Dues variables numèriques.

```
#2 variables numericas
q2 = pd.read_sql(query2, con=mydb)
mydb.close()
# Convert the timestamp column to datetime format
q2['timestamp'] = pd.to_datetime(q2['timestamp'])
q2['year_month'] = q2['timestamp'].dt.to_period('M')
# Aggregate data: count orders per year_month
agg_df = q2.groupby('year_month').size().reset_index(name='orders')
agg_df['year_month'] = agg_df['year_month'].astype(str)
plt.plot(agg_df['year_month'], agg_df['orders'], linestyle='none', marker='x')
for i in range(len(agg_df)):
    plt.annotate(
        agg_df['orders'][i],
        (agg_df['year_month'][i], agg_df['orders'][i]),
textcoords="offset points",
        xytext=(0, 10),
        ha='center')
plt.xlabel('Date (YYYY-MM)')
plt.ylabel('Orders')
plt.title('Orders per Month')
plt.xticks(rotation=45) # Rotate x-axis labels for better readability
plt.tight_layout() # Adjust layout for better fit
plt.show()
```



Aquí creo otro frame (Q2) que hace referencia a mi dataframe query2 que referencia a transacciones. Utilizo como variables la cantidad de pedidos por mes y la fecha dividida por mes y año. Convierto timestamp a fecha y de ahí lo paso a un formato mensual. Utilizo la función size para ver cuántas veces sale mencionado cada mes y así poder contar los pedidos por mes y le doy el nombre "orders". Por último, con ayuda de chatgpt hag un annotate para que salga el número de pedidos por mes.

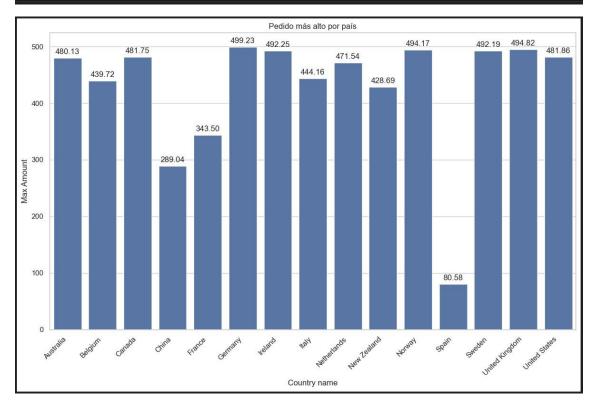
- Exercici 3 - Una variable categòrica.



Resulte1 se puede ver en el primer ejercicio es el merge entre df_trans y df comp. Realmente con usar solo df_comp debería de funcionar. Lo único que hago es contar las empresas por país viendo cuantas veces son mencionadas en la database usando size(). De esta manera podemos ver cuánto ocupa cada país y los vemos mencionados.

- Exercici 4 - Una variable categòrica i una numèrica.

```
df_comp = pd.read_sql(query, con=mydb)
df_trans = pd.read_sql(query2, con=mydb)
resulte1 = pd.merge(df_trans, df_comp, left_on = "business_id", right_on = "company_id", how="inner")
dresulte1 = resulte1.groupby("country").max("amount")
plt.figure(figsize=(12, 8))
sns.set(style="whitegrid")
barplot = sns.barplot(x="country", y="amount",data = dresulte1)
for p in barplot.patches:
    barplot.annotate(format(p.get_height(), '.2f'),
                     (p.get_x() + p.get_width() / 2., p.get_height()),
                     xytext = (0, 9), # Offset text by 9 points vertically
                     textcoords = 'offset points')
plt.xlabel("Country name")
plt.ylabel("Max Amount")
plt.title("Pedido más alto por país")
plt.xticks(rotation=45, ha='right')
plt.tight_layout() # Adjust layout to fit labels
plt.show()
```



Aquí partimos de nuevo del merge resulte1. Creamos el groupby para agrupar por país y max amount. Creamos un barplot para obtener el gráfico por columnas y usamos la data del groupby (dresulte1). Con la ayuda de chatgpt usamos el annotate para que se vean las cantidades por columna.

Alemania es el país con el valor más alto, 499.23 y España el más bajo 80.58.

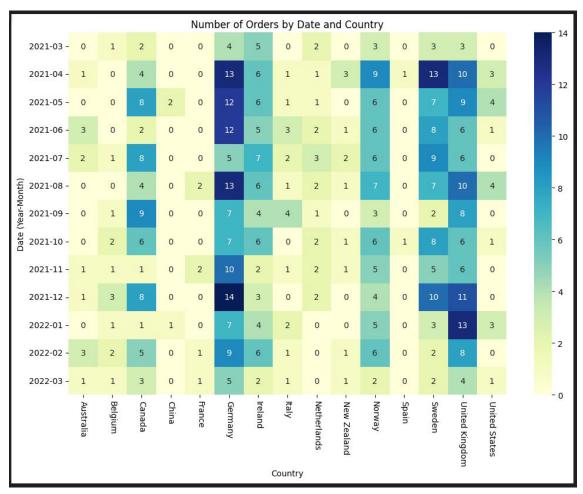
- Exercici 5 - Dues variables categòriques.



Para hacer este diagram de venn tenemos que instalar matplotlib_venn e importar venn2. Partimos de resulte1 y de ahí sacamos los users que compran en empresas de Alemania o de Inglaterra. Lo conseguimos porque al leer el dataframe df_trans podemos ver a que id de empresa están haciendo el pedido y de ahí podemos sacar el país de la compañía.

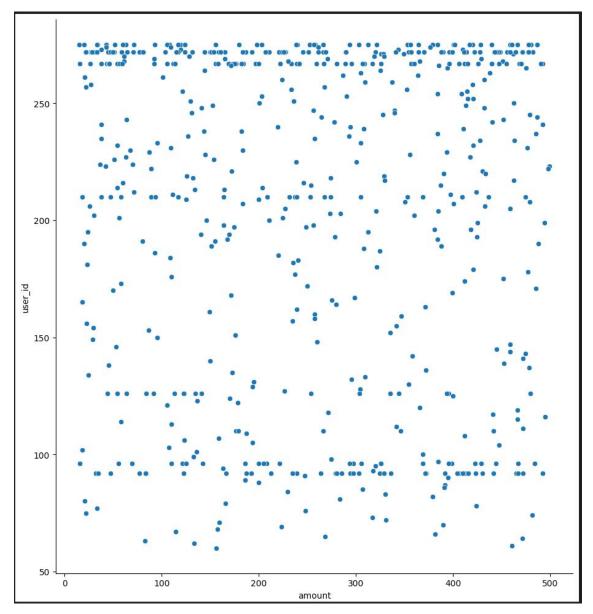
- Exercici 6 - Tres variables.

```
variables
  resulte1 = pd.merge(df_trans, df_comp, left_on = "business_id", right_on = "company_id", how="inner")
  resulte1['timestamp'] = pd.to_datetime(resulte1['timestamp'])
  # Extract the date (year-month) for aggregation
  resulte1['year_month'] = resulte1['timestamp'].dt.to_period('M')
  # Aggregate the data by year_month and country to count orders
  heatmap_data = resulte1.groupby(['year_month', 'country']).size().unstack(fill_value=0)
  plt.figure(figsize=(12, 8))
  sns.heatmap(heatmap_data, annot=True, fmt="d", cmap="YlGnBu")
  plt.title('Number of Orders by Date and Country')
  plt.xlabel('Country')
  plt.ylabel('Date (Year-Month)')
  plt.xticks(rotation=-90) # Rotate x-axis labels for better readability
  plt.yticks(rotation=0) # Keep y-axis labels horizontal
  plt.show()
✓ 0.7s
```



Partiendo de resulte1, hacemos lo mismo que en el ejercicio 2 y pasamos el timestamp a mes. Luego para la data del heatmap agrupamos por el nuevo timestamp mensual (year-month), contamos la presencia de cada mes usando la función size() y así saber el número de pedidos por mes. Por último, le damos estos datos para que se haga el mapa de calor por mes, país y cantidad de pedidos.

- Exercici 7 - Graficar un Pairplot.



Creamos el frame df_qp que referencia a query2 que referencia a transactions. Para hacer el pairplot solo tengo que alimentar la tabla el dataframe que quiero que me desglose, para que no me desglose toda la tabla, trabajo solo con amount y user_id y vemos como se reparten todos los pedidos por amount y user_id

Nivel 2

Exercici 1 - Correlació de totes les variables numèriques.

```
#nivel 2, correlacion variables numericas
   df_c = pd.read_sql(query2, con=mydb)
   df c.corr(numeric only=True)
C:\Users\amigu\AppData\Local\Temp\ipykernel_24492\3086146024.py
  df_c = pd.read_sql(query2, con=mydb)
                       declined
                                   user_id
                                                 lat longitude
            amount
                     -0.037882 -0.035354
                                            0.078116
  amount
            1.000000
                                                       0.043439
  declined -0.037882
                                 0.414293
                                            0.010402
                       1.000000
                                                       -0.002523
   user_id -0.035354
                                 1.000000
                                           -0.004486
                      0.414293
                                                       0.017145
       lat
            0.078116
                      0.010402
                                -0.004486
                                            1.000000
                                                       -0.006894
            0.043439
                     -0.002523
                                 0.017145
                                           -0.006894
                                                       1.000000
 longitude
```

Aquí vemos la correlación entre todos los valores númericos entre todas las columnas del dataframe query2 que hace referencia a la tabla de transacciones. Necesario poner "numeric_only = True", ya que sino intentará hacer relaciones con variables categóricas.

Corrección Lucía

```
df_c = pd.read_sql(query2, con=mydb)
   d_matrix = pd.DataFrame(df_c, columns=['amount', 'lat', 'longitude'])
   matrix = d_matrix.corr()
   matrix.style.background_gradient(cmap='coolwarm', axis=None)
D:\users\ciberconnecta_11\AppData\Local\Temp\ipykernel_18780\1323706851.py:1: Userl
 df_c = pd.read_sql(query2, con=mydb)
           amount
                          lat longitude
  amount 1.000000
                    0.078116
                               0.043439
      lat 0.078116
                              -0.006894
                     1.000000
          0.043439
                    -0.006894
                               1.000000
 longitude
```

El primer paso de jugar con la matrix para poder crear el mapa de calor fue jugar con el estilo y ver si podía acotar las columnas que estaba usando ya que así no usaba las categóricas de declined y user_id.

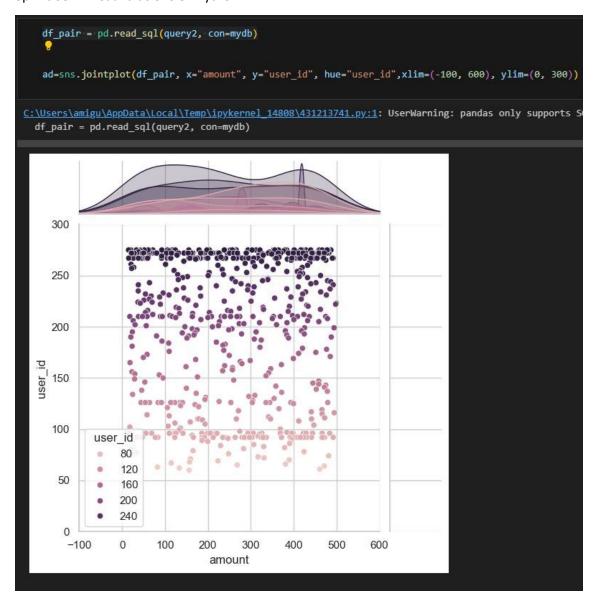
```
d_c = pd.read_sql(query2, con=mydb)
   d_matrix = pd.DataFrame(df_c, columns=['amount', 'lat', 'longitude'])
   matrix = d_matrix.corr()
   sns.heatmap(matrix, annot=True, cmap="coolwarm")
 ✓ 0.2s
D:\users\ciberconnecta_11\AppData\Local\Temp\ipykernel_18780\1003287095.py:1: Us
  df_c = pd.read_sql(query2, con=mydb)
<Axes: >
                                                                    1.0
  amount
                                                 0.043
                                                                   - 0.8
                                                                  - 0.6
  lat-
            0.078
                                                -0.0069
                                                                  -0.4
  longitude
                                                                   - 0.2
            0.043
                             -0.0069
                                                   1
                                                                    0.0
                                               longitude
           amount
                                lat
```

Al final después de trastear puedo crear el heatmap con solo las variables numéricas acordadas, amount, lat y longitud.

Exercici 2 - Implementa un jointplot.

```
df_pair = pd.read_sql(query2, con=mydb)
   ad=sns.jointplot(df_pair, x="longitude", y="lat", hue="user_id",xlim=(-200, 200), ylim=(-150, 150))
D:\users\ciberconnecta_11\AppData\Local\Temp\ipykernel_12992\4073064569.py:2: UserWarning: pandas only su
  df_pair = pd.read_sql(query2, con=mydb)
      150
                                                        user_id
                                                            80
                                                            120
      100
                                                            160
                                                            200
  lat
        0
    -100
                     -100
                             -50
         -200
               -150
                                     Ó
                                           50
                                                  100
                                                         150
                                                               200
                                 longitude
```

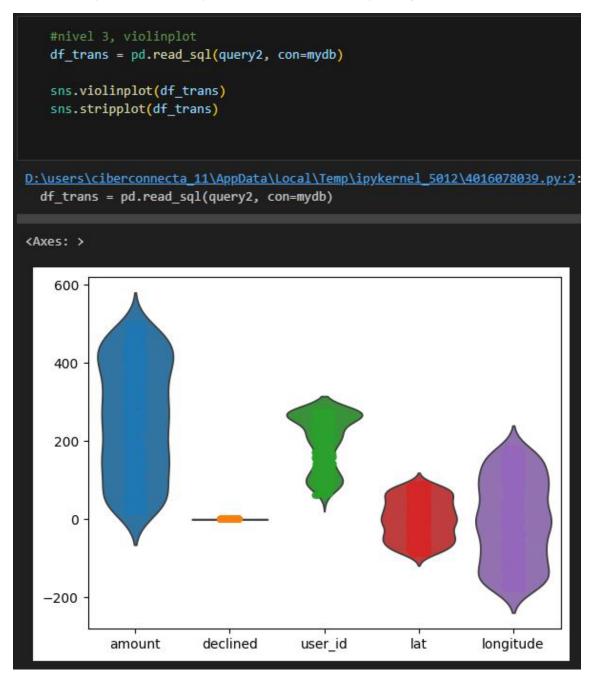
Este fue mi jointplot original donde utilizo longitud y latitude por utilizar valores diferentes al resto de ejercicios. Utilizar longitud y latitud no tiene mucho sentido, pero quería utilizar otros valores a ver cómo funcionaba.



Este es mi jointplot definitivo, viendo el amount por user_id para ver el valor de los pedidos por usuario.

Nivel 3

Exercici 1 - Implementa un violinplot combinat amb un altre tipus de gràfic.



Tuve que investigar mucho para poder juntar dos gráficos diferentes, acabe usando un stripplot para que nos de esta especie de cuerpo dentro del violinplot.

Exercici 2 - Genera un FacetGrid per a visualitzar múltiples aspectes de les dades simultàniament.

```
import pandas as pd
import seaborn as sns
import matplotlib.pyplot as plt

# Assuming df_trans, df_comp, and df_users are already defined

# Merge dataframes

13m = pd.merge(df_trans, df_users, left_on="user_id", right_on="id", how="inner")

# Groupby and aggregate

13max = 13m.groupby("user_id").agg({'amount': 'max'}).reset_index()

13min = 13m.groupby("user_id").agg({'amount': 'min'}).reset_index()

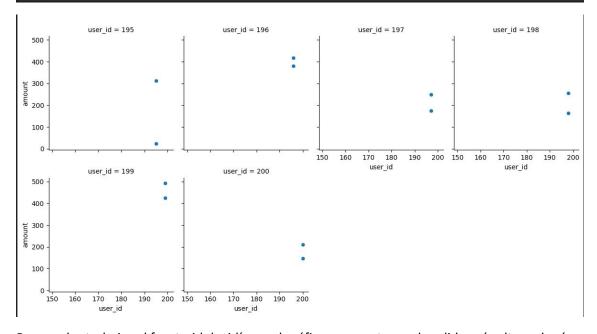
# Filter for UK users

13_uk = 13m[13m['country'] == 'United Kingdom']

# Plotting using FacetGrid
g = sns.FacetGrid(13_uk, col="user_id", col_wrap=4)
g.map_dataframe(sns.scatterplot, x="user_id", y="amount")

plt.show()

13.9s
```



Para poder trabajar el facetgrid decidí que el gráfico me mostrase el pedido más alto y el más bajo de todos los usuarios del Reino Unido, utilizo el Reino Unido ya que es el país con menos usuarios (50).

Hago la unión entre df_trans y df_users para poder sacar la información de los usuarios y de sus transacciones, agrupo por amount máximo y minimo y por último filtro por país = United Kingdom.