## actividad3

March 24, 2023

# 1 Actividad Evaluable: Mapas de calor y boxplots

## 1.1 Integrantes:

- Marco Tulio Montoya
- Ángel Fidel de Jesus Marín
- André Castillo

## 1.2 Análisis de datos

Se navega hasta la ruta donde se encuentran los archivos a trabajar.

```
[85]: %cd content/drive/MyDrive/TC1002S/'Google colab'/datasets
```

/content/drive/MyDrive/TC1002S/Google colab/datasets

Se importan los módulos de numpy, pandas, matlotlib y seaborn.

```
[86]: import numpy as np
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns
```

```
[]:
```

Se crea un dataframe, este agarrará los datos del archivo credit.csv.

```
[87]: df = pd.read_csv('credit.csv')
    df.head(3)
```

```
[87]:
         Unnamed: 0
                                               Cards
                                                                       Gender Student
                       Income Limit
                                       Rating
                                                      Age Education
                   1
                       14.891
                                 3606
                                          283
                                                    2
                                                        34
                                                                    11
                                                                          Male
                                                                                    No
      0
                      106.025
                                          483
                                                    3
                                                                    15
                                                                       Female
      1
                                 6645
                                                        82
                                                                                   Yes
                      104.593
                                7075
                                          514
                                                        71
                                                                    11
                                                                          Male
                                                                                    No
```

```
Married Ethnicity Balance
0 Yes Caucasian 333
1 Yes Asian 903
2 No Asian 580
```

Al observar que contiene una columna con los índices de cada dato, nos damos cuenta que es inútil, por lo que se borra la primera columna para una mejor lectura y manipulación de datos.

```
[35]: df = df.drop("Unnamed: 0", axis=1)
[36]: df.head(3)
[36]:
          Income
                 Limit
                          Rating
                                  Cards
                                         Age
                                               Education
                                                           Gender Student Married
          14.891
                    3606
                             283
                                       2
                                           34
                                                             Male
                                                                        No
                                                                               Yes
                                                       11
         106.025
                    6645
                             483
                                       3
                                           82
                                                                       Yes
                                                                               Yes
      1
                                                       15
                                                           Female
         104.593
                                       4
                                           71
      2
                    7075
                             514
                                                       11
                                                             Male
                                                                        No
                                                                                No
         Ethnicity Balance
         Caucasian
                         333
      0
      1
             Asian
                         903
      2
             Asian
                         580
```

Se utiliza el método descriibe para ver datos sobre las variables del archivo.

## [37]: df.describe()

[37]:		Income	Limit	Rating	Cards	Age	\
	count	400.000000	400.000000	400.000000	400.000000	400.000000	
	mean	45.218885	4735.600000	354.940000	2.957500	55.667500	
	std	35.244273	2308.198848	154.724143	1.371275	17.249807	
	min	10.354000	855.000000	93.000000	1.000000	23.000000	
	25%	21.007250	3088.000000	247.250000	2.000000	41.750000	
	50%	33.115500	4622.500000	344.000000	3.000000	56.000000	
	75%	57.470750	5872.750000	437.250000	4.000000	70.000000	
	max	186.634000	13913.000000	982.000000	9.000000	98.000000	
		Education	Balance				
	count	400.000000	400.000000				
	mean	13.450000	520.015000				
	std	3.125207	459.758877				
	min	5.000000	0.000000				
	25%	11.000000	68.750000				
	50%	14.000000	459.500000				
	75%	16.000000	863.000000				
	max	20.000000	1999.000000				

Usamos el método info para ver el tipo de las variables.

#### [38]: df.info()

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 400 entries, 0 to 399
Data columns (total 11 columns):
# Column Non-Null Count Dtype

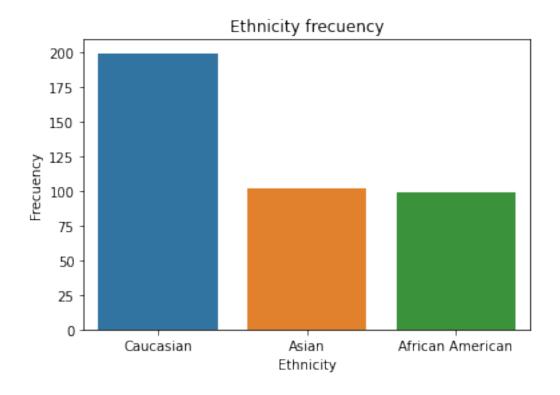
```
400 non-null
                                 float64
 0
     Income
                400 non-null
                                 int64
 1
     Limit
 2
     Rating
                400 non-null
                                 int64
 3
     Cards
                400 non-null
                                 int64
 4
     Age
                400 non-null
                                 int64
 5
     Education
                400 non-null
                                 int64
     Gender
                400 non-null
                                 object
 7
     Student
                400 non-null
                                 object
 8
     Married
                400 non-null
                                 object
 9
     Ethnicity
                400 non-null
                                 object
10 Balance
                400 non-null
                                 int64
dtypes: float64(1), int64(6), object(4)
memory usage: 34.5+ KB
```

Vamos a graficar el conteo de la variable categórica (Ethnicity).

```
[88]: fig = plt.figure(figsize=(6,4))
sns.countplot(data=df, x = 'Ethnicity')

plt.title('Ethnicity frecuency')
plt.xlabel('Ethnicity')
plt.ylabel('Frecuency')
```

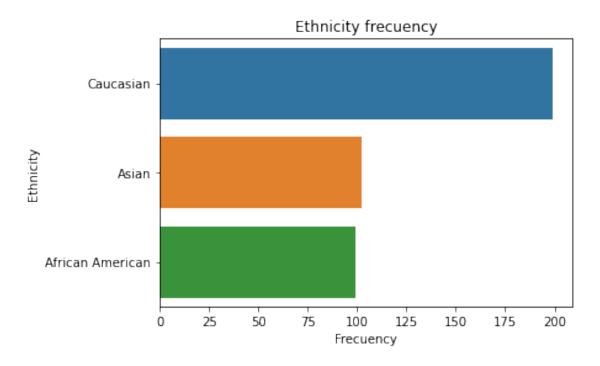
[88]: Text(0, 0.5, 'Frecuency')



```
[89]: fig = plt.figure(figsize=(6, 4))
sns.countplot(data=df, y = 'Ethnicity')

plt.title('Ethnicity frecuency')
plt.xlabel('Frecuency')
plt.ylabel('Ethnicity')
```

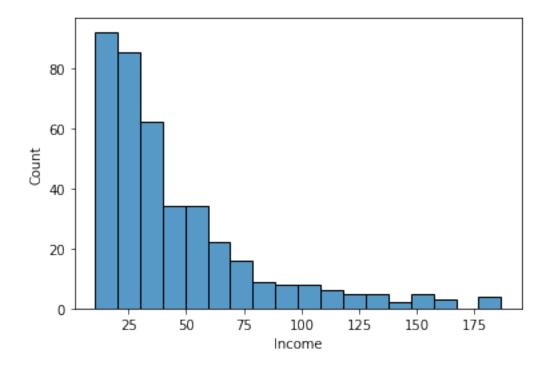
[89]: Text(0, 0.5, 'Ethnicity')



Ahora se hace un histograma con la variable Income.

```
[41]: sns.histplot(data=df, x='Income')
```

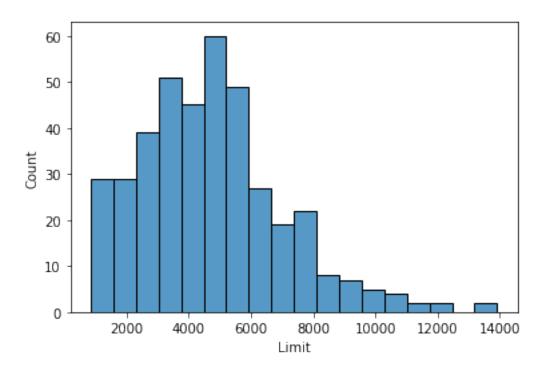
[41]: <Axes: xlabel='Income', ylabel='Count'>



Se hace un nuevo histograma, ahora con la variable Limit.

```
[63]: sns.histplot(data=df, x="Limit")
```

[63]: <Axes: xlabel='Limit', ylabel='Count'>

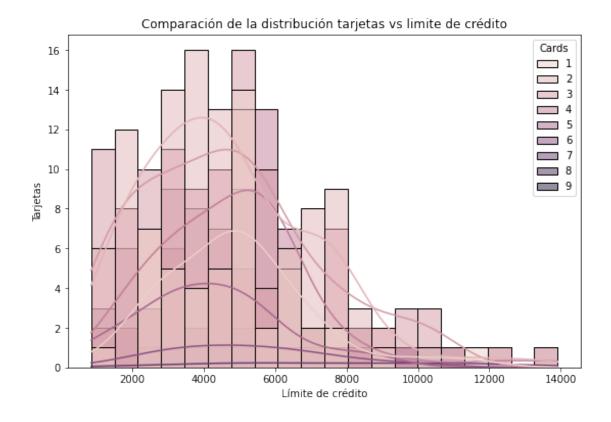


Se crea una comparación de la distibución entre tarjetas y el límite de crédito otorgado.

```
[90]: fig = plt.figure(figsize=(9,6))
sns.histplot(data=df, x='Limit', hue='Cards', bins=20, kde=True)

plt.xlabel('Limite de crédito')
plt.ylabel('Tarjetas')
plt.title('Comparación de la distribución tarjetas vs limite de crédito')
```

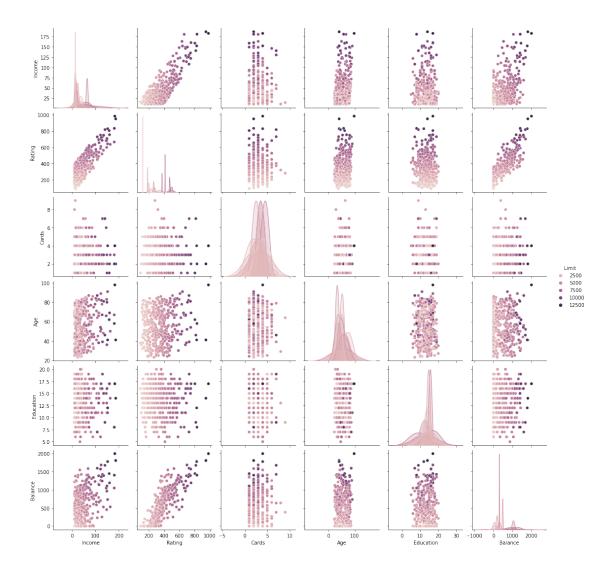
[90]: Text(0.5, 1.0, 'Comparación de la distribución tarjetas vs limite de crédito')



Se crea una lista de tablas, entre la comparación y relación entre el límite de crédito con las demás variables.

```
[64]: sns.pairplot(data=df, hue='Limit')
```

[64]: <seaborn.axisgrid.PairGrid at 0x7fdec06f7700>



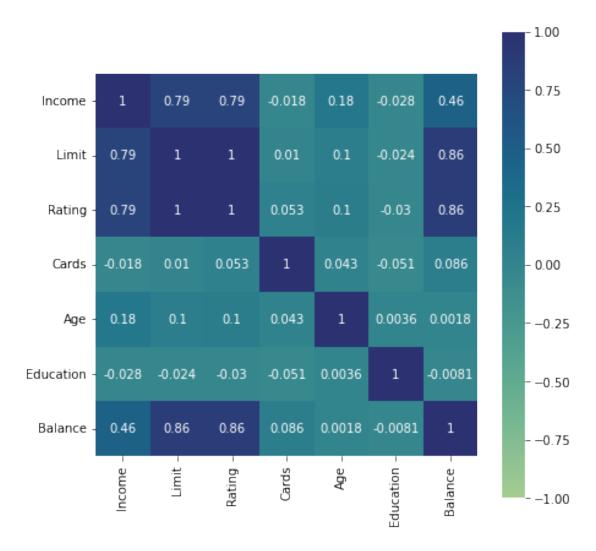
Se establece la correlación entre las variables del dataframe de crédito.

```
[44]: cred_corr = df.corr()
```

Se crea un mapa de calor (heatmap) mostrando las correlaciones entre variables.

```
[59]: fig = plt.figure(figsize=(7,7))
sns.heatmap(data=cred_corr, vmin=-1, vmax=1, cmap = 'crest',
→annot=True, square=True)
```

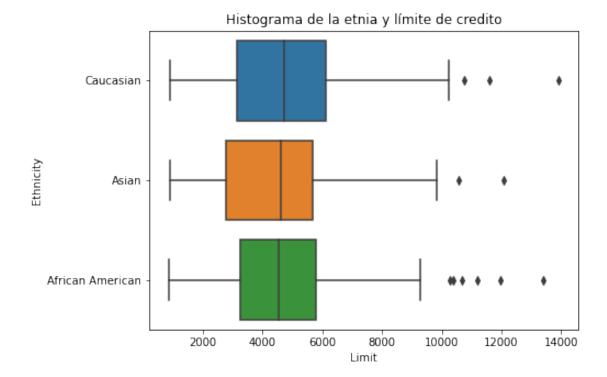
[59]: <Axes: >



Se crea un gráfico boxplot del límite de crédito y la etnia del solicitante.

```
[91]: fig = plt.figure(figsize=(7,5))
sns.boxplot(data=df, x='Limit', y = 'Ethnicity')
plt.title('Histograma de la etnia y límite de credito')
```

[91]: Text(0.5, 1.0, 'Histograma de la etnia y límite de credito')



#### 1.3 Preguntas

#### ¿Hay alguna variable que no aporta información?

Al realizar el mapa de calor del conunto de datos, podemos observar que las variables que tienen menor influencia con el límite de crédito otorgado son, edad, número de tarjetas y educación.

Si tuvieras que eliminar variables, ¿cuáles quitarías y por qué? Las variables con menor correlación conforme al límite de crédito, en este caso edad, número de tarjetas y educación, si se eliminan las varables se podrá realizar un modelo mas preciso.

¿Existen variables que tengan datos extraños? En este caso, podemos observar que el balance tiene datos que destacan por ser muy elevados, a comparación del resto de datos.

¿Si comparas las variables, ¿todas están en rangos similares? ¿Crees que esto afecte? La mayoría de variables tienen rangos escalables, pero hay muchas que tienen rangos muy distintos, por ejemplo la variable de edad, que tiene un rango de 75, a comparación de la variable de balance, que su rango es de 1999

¿Puedes encontrar grupos qué se parezcan? ¿Qué grupos son estos? Si, dentro de las gráficas podemos encontrar varios grupos muy parecidos, por ejemplo age-income / age-rating