

▼ Actividad Evaluable: Mapas de calor y boxplots

Integrantes:

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

▼ Análisis de datos

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

```
%cd content/drive/MyDrive/TC1002S/'Google colab'/datasets
/content/drive/MyDrive/TC1002S/Google colab/datasets
```

Se importan los módulos de `numpy`, `pandas`, `matplotlib` y `seaborn`.

```
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`.

```
df = pd.read_csv('credit.csv')
df.head(3)
```

	Unnamed: 0	Income	Limit	Rating	Cards	Age	Education	Gender	Student	Married	Ethnicity	Balance
0	1	14.891	3606	283	2	34	11	Male	No	Yes	Caucasian	333
1	2	106.025	6645	483	3	82	15	Female	Yes	Yes	Asian	903
2	3	104.593	7075	514	4	71	11	Male	No	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.

```
df = df.drop("Unnamed: 0", axis=1)
```

```
df.head(3)
```

	Income	Limit	Rating	Cards	Age	Education	Gender	Student	Married	Ethnicity	Balance
0	14.891	3606	283	2	34	11	Male	No	Yes	Caucasian	333
1	106.025	6645	483	3	82	15	Female	Yes	Yes	Asian	903
2	104.593	7075	514	4	71	11	Male	No	No	Asian	580

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

```
df.describe()
```

	Income	Limit	Rating	Cards	Age	Education	Balance
count	400.000000	400.000000	400.000000	400.000000	400.000000	400.000000	400.000000
mean	45.218885	4735.600000	354.940000	2.957500	55.667500	13.450000	520.015000
std	35.244273	2308.198848	154.724143	1.371275	17.249807	3.125207	459.758877
min	10.354000	855.000000	93.000000	1.000000	23.000000	5.000000	0.000000
25%	21.007250	3088.000000	247.250000	2.000000	41.750000	11.000000	68.750000

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

```

15%  51.410150  5812.150000  431.250000  4.000000  70.000000  16.000000  663.000000

df.info()

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 400 entries, 0 to 399
Data columns (total 11 columns):
#   Column      Non-Null Count  Dtype
---  ---
0   Income      400 non-null    float64
1   Limit       400 non-null    int64
2   Rating      400 non-null    int64
3   Cards       400 non-null    int64
4   Age         400 non-null    int64
5   Education   400 non-null    int64
6   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).

```
fig = plt.figure(figsize=(6,4))
```

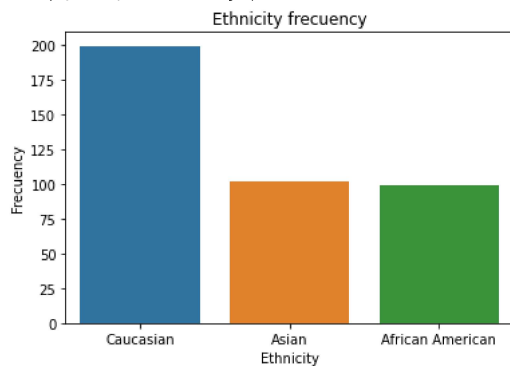
```
sns.countplot(data=df, x = 'Ethnicity')
```

```
plt.title('Ethnicity frequency')
```

```
plt.xlabel('Ethnicity')
```

```
plt.ylabel('Frequency')
```

```
Text(0, 0.5, 'Frequency')
```



```
fig = plt.figure(figsize=(6, 4))
```

```
sns.countplot(data=df, y = 'Ethnicity')
```

```
plt.title('Ethnicity frequency')
```

```
plt.xlabel('Frequency')
```

```
plt.ylabel('Ethnicity')
```

```
Text(0, 0.5, 'Ethnicity')
```

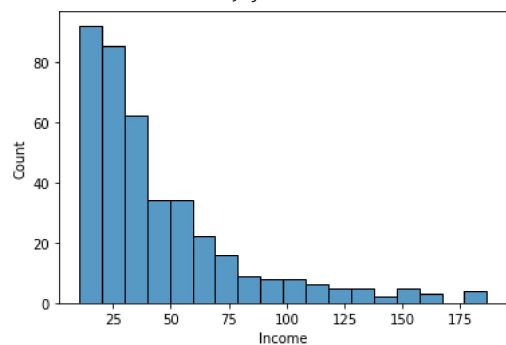


Ahora se hace un histograma con la variable Income.

```
African American
```

```
sns.histplot(data=df, x='Income')
```

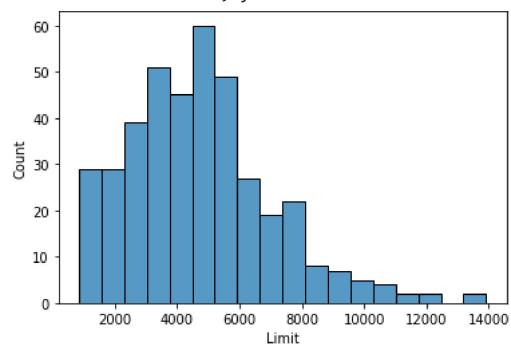
```
<Axes: xlabel='Income', ylabel='Count'>
```



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

```
sns.histplot(data=df, x="Limit")
```

```
<Axes: xlabel='Limit', ylabel='Count'>
```



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

```
fig = plt.figure(figsize=(9,6))
```

```
sns.histplot(data=df, x='Limit', hue='Cards', bins=20, kde=True)
```

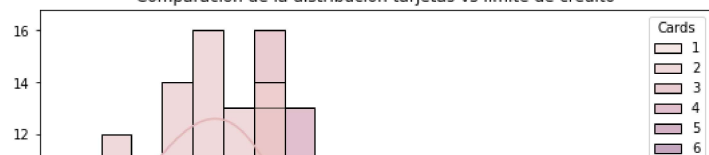
```
plt.xlabel('Límite de crédito')
```

```
plt.ylabel('Tarjetas')
```

```
plt.title('Comparación de la distribución tarjetas vs limite de crédito')
```

```
Text(0.5, 1.0, 'Comparación de la distribución tarjetas vs limite de crédito')
```

Comparación de la distribución tarjetas vs limite de crédito

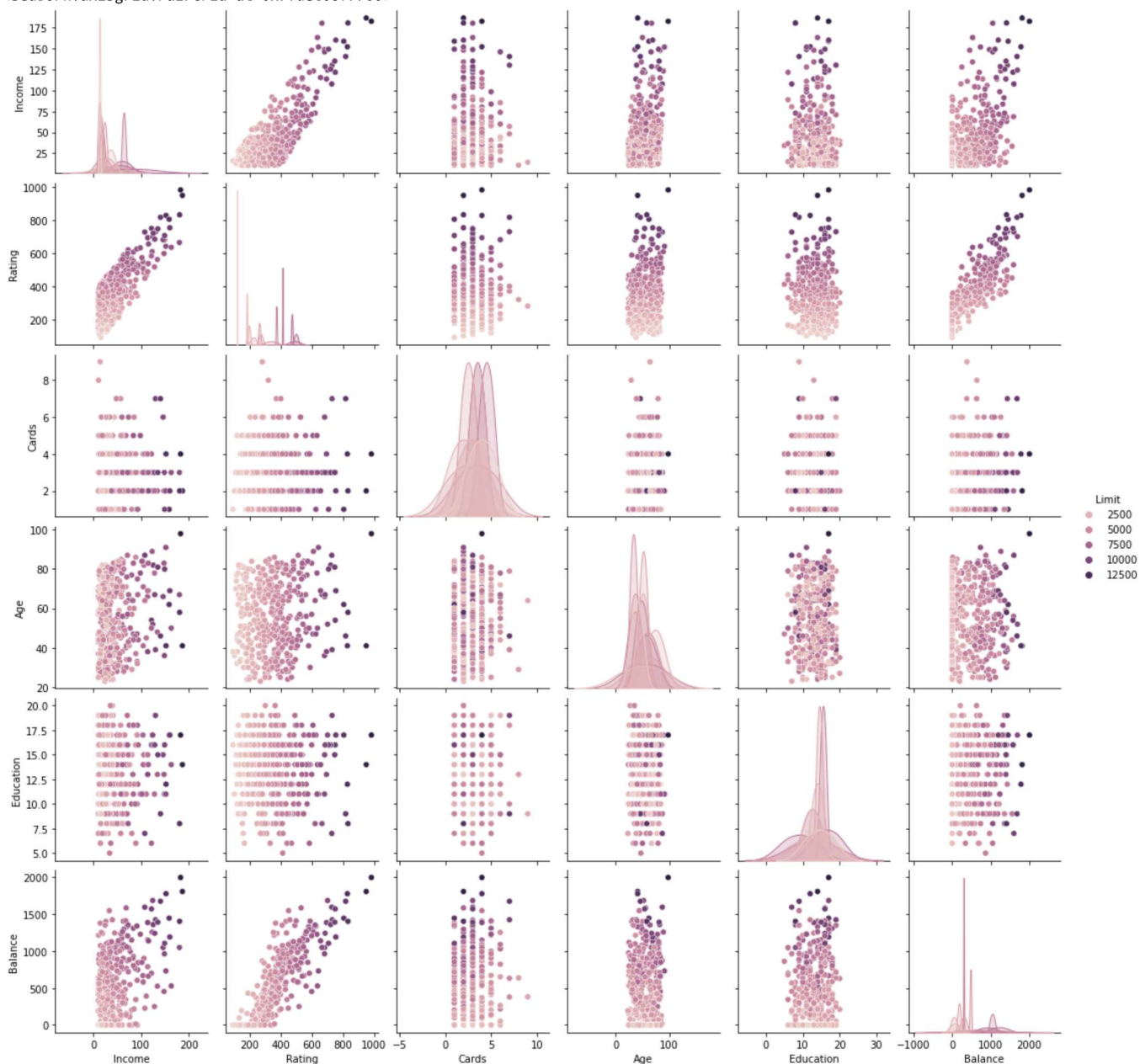


Se crea una lista de tablas, entre la comparación y relación entre el límite de crédito con las demás variables.

```
fig, axes = plt.subplots(6, 6, figsize=(12, 12))
```

```
sns.pairplot(data=df, hue='Limit')
```

```
<seaborn.axisgrid.PairGrid at 0x7fdec06f7700>
```



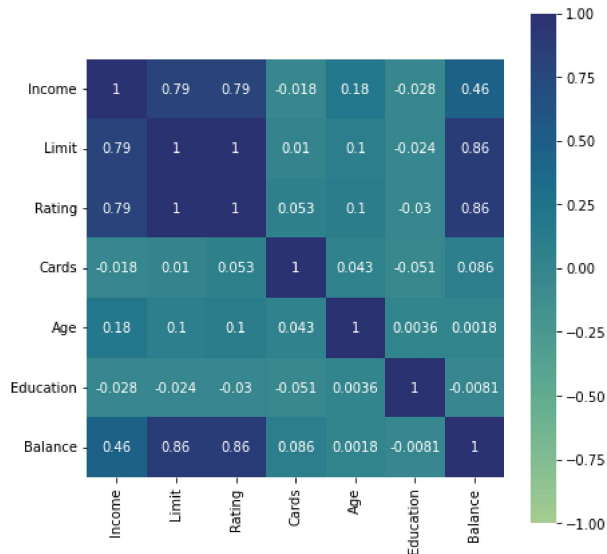
Se establece la correlación entre las variables del dataframe de crédito.

```
cred_corr = df.corr()
```

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

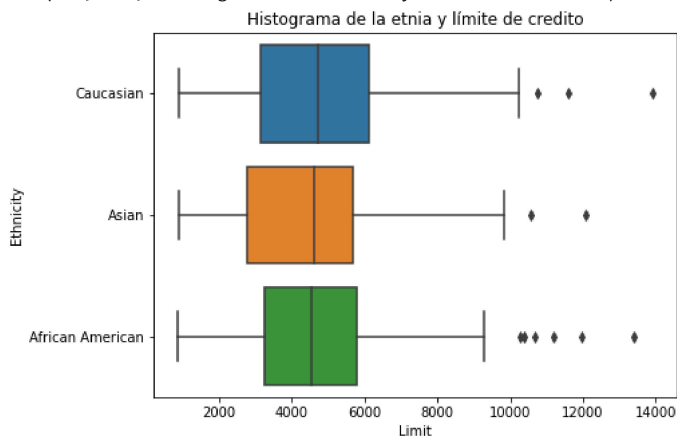
```
fig = plt.figure(figsize=(7,7))
sns.heatmap(data=cred_corr, vmin=-1, vmax=1, cmap = 'crest', annot=True,square=True)
```

<Axes: >



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

```
fig = plt.figure(figsize=(7,5))
sns.boxplot(data=df, x='Limit', y = 'Ethnicity')
plt.title('Histograma de la etnia y límite de credito')
Text(0.5, 1.0, 'Histograma de la etnia y límite de credito')
```



▼ Preguntas

¿Hay alguna variable que no aporta información?

Al realizar el mapa de calor del conjunto 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 variables se podrá realizar un modelo más 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 que se parezcan? ¿Qué grupos son estos? Si, dentro de las gráficas podemos encontrar varios grupos muy parecidos, por ejemplo age-income / age-rating

✓ 0s completed at 9:56 PM

