Tarea 1

Objetivos

- 1. Seleccionar un conjunto de datos.
- 2. Calular los paramétros m y b para los datos de entrenamiento.
- 3. Graficar los datos y el modelo lineal encontrado.

Conjunto de datos

Para este ejercicio se seleccionó el conjunto de datos sobre variantes de vino tinto de Portugal, disponible en Kaggle.

Procedimiento

En primer lugar se realizará una lectura y análisis del conjunto de datos, obteniendo una matriz de correlación para determinar los valores con una mayor interacción.

```
In [12]:
            import numpy as np
            import pandas as pd
            # Ugly path hack...
            wine df = pd.read csv('../../AA/Tareal/winequality-red.csv')
            wine df.head()
                                                          free
                                                                  total
Out[12]:
               fixed volatile citric
                                    residual
                                             chlorides
                                                         sulfur
                                                                 sulfur
                                                                        density
                                                                                 pH sulphates alcohol qu
              acidity
                      acidity
                              acid
                                      sugar
                                                       dioxide
                                                                dioxide
           0
                 7.4
                        0.70
                              0.00
                                         1.9
                                                 0.076
                                                          11.0
                                                                   34.0
                                                                         0.9978
                                                                                3.51
                                                                                           0.56
                                                                                                    9.4
```

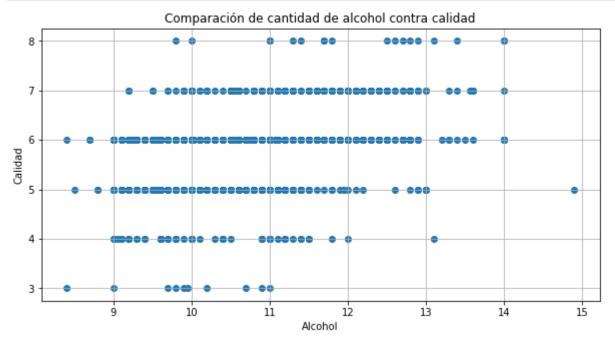
```
1
       7.8
               0.88
                       0.00
                                            0.098
                                                       25.0
                                                                 67.0
                                                                         0.9968
                                                                                 3.20
                                                                                                         9.8
                                   2.6
                                                                                              0.68
2
       7.8
               0.76
                       0.04
                                   2.3
                                            0.092
                                                       15.0
                                                                 54.0
                                                                         0.9970
                                                                                 3.26
                                                                                              0.65
                                                                                                         9.8
3
               0.28
                       0.56
                                            0.075
                                                                 60.0
                                                                                              0.58
      11.2
                                   1.9
                                                       17.0
                                                                         0.9980
                                                                                 3.16
                                                                                                         9.8
       7.4
               0.70
                      0.00
                                   1.9
                                            0.076
                                                       11.0
                                                                 34.0
                                                                         0.9978 3.51
                                                                                              0.56
                                                                                                         9.4
```

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

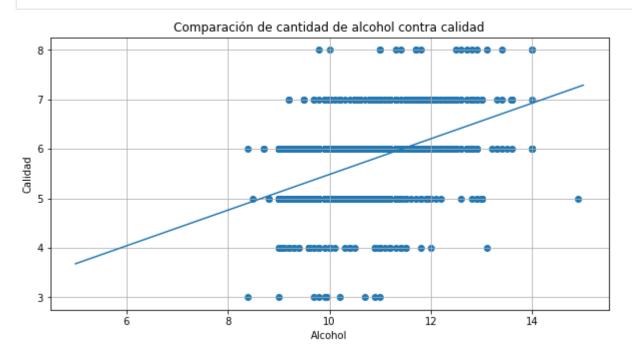
plt.rcParams["figure.figsize"] = (20,10)
    mat_corr = sns.heatmap(wine_df.corr(), annot = True, cmap = 'cool')
    plt.title('Matriz de Correlación')
    plt.show()
```



Aqui buscamos por la mayor correlación entre la calidad y los demás componentes. Se puede observar que la mayor correlación existe entre con la cantidad de alcohol.



```
def calculate_m_b(x_values, y_values):
In [29]:
              n = len(x_values)
              r = 0
              _x = sum(x_values)
              y = sum(y values)
               _{x}_{2} = 0
              for i in range(len(x_values)):
                  r += x_values[i] * y_values[i]
                  x 2 += x values[i]**2
              m = (n * r - _x * _y) / (n * _x_2 - _x**2)
              b = (y - m * x) / n
              return m, b
          m, b = calculate_m_b(x, y)
          x_{model} = np.linspace(5, 15, 100)
          y_model = m * x_model + b
          plt.rcParams["figure.figsize"] = (10,5)
          plt.plot(x model, y model, zorder=2)
          plt.scatter(x, y)
          plt.xlabel('Alcohol')
          plt.ylabel('Calidad')
          plt.title('Comparación de cantidad de alcohol contra calidad')
          plt.grid(True)
```



Comparando resultados con scipy.stats.

Para validar que la regresión lineal es cercana a lo esperado se obtienen los valores de m y b utilizando scipy.stats.

```
from scipy import stats
slope, intercept, r, p, std_err = stats.linregress(x, y)
```

```
print('==== Valores calculados =====')

print(f'm = {m}')
print(f'b = {b}')

print('==== Valores con scipy.stats.linregress =====')

print(f'm = {slope}')
print(f'b = {intercept}')
```

```
==== Valores calculados ====

m = 0.36084176533492507

b = 1.8749748869983032

==== Valores con scipy.stats.linregress ====

m = 0.36084176533503454

b = 1.8749748869971525
```