Regressão Linear Com Multiplas Variaveis

Beariz Camargo Câmara¹

¹Inteligência Artificial - Universidade Federal de Mato Grosso do Sul (UFMS-CPPP)

1. Regressão Linear com Multiplas Variaveis

A análise de regressão linear com multiplas variaveis é semelhante a regressão linear, no entando teremos mais de uma variavel independente.

2. Descrição do Trabalho

A tarefa consistiu na implementação da regressão linear para predizer a qualidade de um determinado vinho tinto com base em suas caracteristicas disponiveis que são: *fixed acidity, volatile acidity, citric acid, residual sugar, chlorides, free sulfur dioxide, total sulfur dioxide, density, pH, sulphates, alcohol.* O dataset utilizado foi o Wine Quality, disponível em: UCI Machine Learning Repository

Iniciou-se o $\theta=0$ e ao decorrer dos testes houve a atualização dos valores de α e quantidade de iterações.

3. Código

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
  from reportlab.pdfgen import canvas
 import pandas as pd
  # reading the archieves
  wine = pd.read_csv('winequality-red.csv', delimiter=';')
  # getting the x and y values
  x = wine[wine.columns[:-1]].to_numpy()
  y = wine[wine.columns[-1:]].to_numpy()
12
13
  # normalizing x
14
 X = np.divide(x-np.mean(x, axis=0), np.std(x, axis=0))
 print (np.shape(X))
  m = len(wine.columns[:-1])
18
19
  # adding a column with 1
20
 X = np.insert(X, 0, 1, axis=1)
  print (np.shape(X))
23
  theta = np.zeros(m+1).reshape(m+1, 1)
24
25
  alpha = 0.0001
26
  it = 1000
```

```
J = np.zeros(it)
  e = np.zeros(it)
  print(np.shape(theta))
  for i in range(it):
31
       H = np.dot(X, theta)
32
       E = H - y
33
       temp = (np.dot(E.T, E))
34
       J = np.divide(temp, (2*m))
35
       e[i] = J
36
       theta = theta - (alpha * (np.dot(X.T, E)))
37
38
  plt.figure()
  plt.title("Loss X Updates")
  plt.xlabel('J')
  plt.ylabel('iteracoes')
  plt.plot(e[-20:])
43
  plt.show()
```

4. Comparação dos Resultados Obtidos

4.1. Primeira tentativa

Como primeiro teste foi utilizado o, alpha, a=1 e o, número de iterações, it=10. Nesse caso foi escolhido um alpha grande e um número de iterações pequeno para demonstrar o que ocorreria caso divergisse.

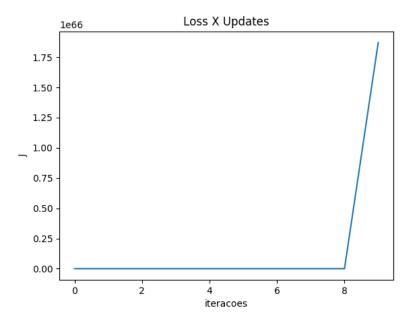


Figure 1. Gráfico 1

4.2. Segunda tentativa

No segundo teste diminuimos o tamanho do alpha para a=0.0001 e aumetamos o número de iterações, it=500.É interessante observar que se levarmos em consideração apenas

o primeiro gráfico assumimos que nosso modelo convergiu. No entanto ao fazermos o recorte dos ultimos 20 valores, podemos observar que ainda da para melhorar um pouco .

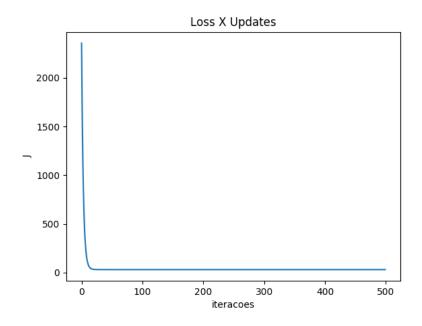


Figure 2. Gráfico 2

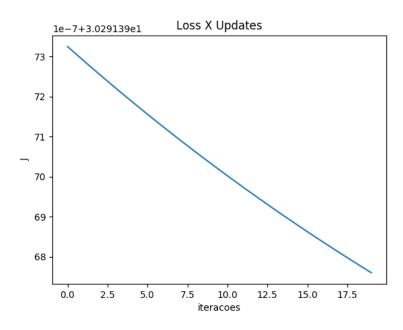


Figure 3. Gráfico 2.1 - Recorte dos ultimo 20 valores

4.3. Tentativa Final

Na tentativa final podemos observar que houve a convergência total do nosso custo. Para isso utilizamos o a=0.0001 e o it=1250.

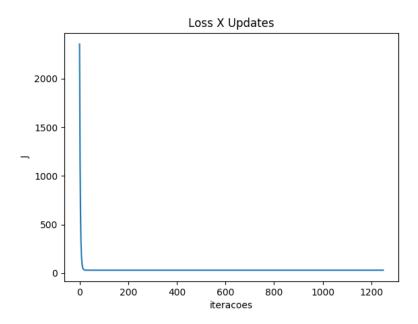


Figure 4. Gráfico 3

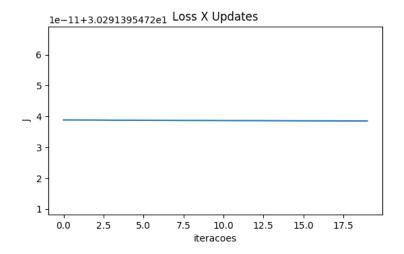


Figure 5. Gráfico 3.1 - Recorte dos ultimo 20 valores