## Módulo 2: Implementación de una técnica de aprendizaje máquina sin el uso de un framework.

```
from google.colab import drive
drive.mount("/content/gdrive")

→ Mounted at /content/gdrive
%cd "/content/gdrive/MyDrive"
→ /content/gdrive/MyDrive
import numpy as np
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt
data = pd.read_csv('Valhalla23.csv')
print(data)
₹
        Celsius
                    Valks
       61.4720 -139.7400
       70.5790 -156.6000
        -7.3013
                  73.2690
       71.3380 -165.4200
    3
       43.2360 -75.8350
    95 -7.0094
                  69.6320
    96 36.8820
                 -71.2400
    97 26.9390
                 -34.2550
    98 -18.8100
                 106.4300
     99 13.7120
                   9.1011
     [100 rows x 2 columns]
X = data['Celsius'].values
y = data['Valks'].values
# Normalizacion de los datos
X = (X - np.mean(X)) / np.std(X)
# Añadir una columna de unos a X para el término de sesgo
X = np.c_[np.ones(X.shape[0]), X]
# SE dividen los datos en conjuntos de entrenamiento 70% y prueba 30%
train\_size = int(0.7 * len(X))
X_train, X_test = X[:train_size], X[train_size:]
y_train, y_test = y[:train_size], y[train_size:]
# Parametros
theta = np.random.randn(2)
learning_rate = 0.5 # Reducir la tasa de aprendizaje
iterations = 100 # Aumentar el número de iteraciones
# Funcion de costo
def compute_cost(X, y, theta):
    m = len(y)
    predictions = X.dot(theta)
    cost = (1/(2*m)) * np.sum(np.square(predictions - y))
    return cost
# Gradiente descendente
def gradiente_descendente(X, y, theta, learning_rate, iterations):
    m = len(v)
    cost_history = np.zeros(iterations)
    for i in range(iterations):
        predictions = X.dot(theta)
        errors = predictions - y
        theta = theta - (1/m) * learning_rate * (X.T.dot(errors))
        cost_history[i] = compute_cost(X, y, theta)
```

```
return theta, cost_history
```

```
# Entrenamiento del Modelo
theta, \ cost\_history = gradiente\_descendente(X\_train, \ y\_train, \ theta, \ learning\_rate, \ iterations)
# Aqui se calcula el costo para los subconjuntos de entrenamiento y prueba
train_cost = compute_cost(X_train, y_train, theta)
test_cost = compute_cost(X_test, y_test, theta)
print(f'Costo para el conjunto de entrenamiento: {train_cost}')
print(f'Costo para el conjunto de prueba: {test_cost}')
# Predicciones
predictions = X_test.dot(theta)
# Grafica
plt.scatter(X_test[:, 1], y_test, color='blue', label='Datos Reales')
plt.plot(X_test[:, 1], predictions, color='red', label='Predicciones')
plt.xlabel('Celsius')
plt.ylabel('Valks')
plt.legend()
plt.show()
```

Costo para el conjunto de entrenamiento: 20.434923609944555 Costo para el conjunto de prueba: 27.806495000016376

