



Universidad "Politécnica Salesiana"

"Práctica 2: Simulación Regresión Lineal"

Alumno: Juan Cañar.
Docente: Ing. Diego Quisi.

Regresión lineal.

En estadística la regresión lineal o ajuste lineal es un modelo matemático usado para aproximar la relación de dependencia entre una variable dependiente Y , las variables independientes X y un término aleatorio e .

Para hacer una estimación del modelo de regresión lineal simple, trataremos de buscar una recta de la forma: de modo que se ajuste a la nube de puntos. Para esto utilizaremos el método de mínimos cuadrados. Este método consiste en minimizar la suma de los cuadrados de los errores: Es decir, la suma de los cuadrados de las diferencias entre los valores reales observados (y_i) y los valores estimados (\hat{y}_i).

Aplicaciones de la regresión lineal.

Una línea de tendencia:

Representa una tendencia en una serie de datos obtenidos a través de un largo período. Este tipo de líneas puede decirnos si un conjunto de datos en particular (como por ejemplo, el PIB, el precio del petróleo o el valor de las acciones) han aumentado o decrecientado en un determinado período.

En medicina:

Las primeras evidencias relacionando la mortalidad con el fumar tabaco vinieron de estudios que utilizaban la regresión lineal. Los investigadores incluyen una gran cantidad de variables en su análisis de regresión en un esfuerzo por eliminar factores que pudieran producir correlaciones espurias.

En el caso del tabaquismo, los investigadores incluyeron el estado socioeconómico para asegurarse que los efectos de mortalidad por tabaquismo no sean un efecto de su educación o posición económica.

Fórmula:

$$\hat{\beta}_1 = \frac{\text{cov}(x, y)}{s_x^2} = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}$$

$$\hat{\beta}_0 = \bar{y} - \hat{\beta}_1 \bar{x}$$

In [11]:

```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np

def promedio(x,y):
    return sum(x) / len(y)

def operacion1(x,y):
    #obtiene x menos el promedio de x
    ter1 = x-np.average(x)
    ter2 = y-np.average(y)
    sxy = sum(ter1*ter2)
    sxx = sum(ter1*ter1)
    resp =sxy/sxx
    #print("--->",resp)
    return resp

def operacion0(x,y):
    res = np.average(y)-operacion1(x,y)*np.average(x)
    #print("->",res)
    return res

def graficar(x,y,z):
    b1 =operacion1(x,y)
    b0 =operacion0(x,y)
    predecir= b1*z+b0
    #print('*. ',b1,b0,predecir)
    puntos_x = np.linspace(x[0],x[-1],6)
    puntos_y = b0+b1*puntos_x
    print("Formula aplicada: ",puntos_x)
    print('Z=',b1,'*',z,'+',b0)
    print('_____')
    print('Prediccion = *',predecir)
    plt.plot(puntos_x,puntos_y,)
    plt.plot(x,y,"o")
    plt.xlabel('Eje X')
    plt.ylabel('Eje Y')

    plt.show()

if __name__=="__main__":
    print("CALCULO DE LA FUNCION DE REGRESION LINEAL")
    z=cantidad = float(input("ESCRIBA SU EDAD( EJEMPLO 28)): "))
    x=[1,2,3,4,5]
    y=[2,3,5,6,7]
    graficar(x,y,z)
```

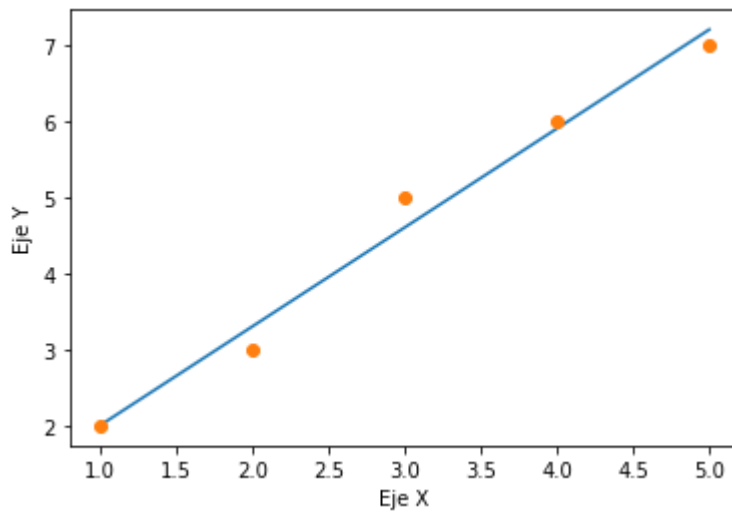
CALCULO DE LA FUNCION DE REGRESION LINEAL

ESCRIBA SU EDAD(EJEMPLO 28)): 9

Formula aplicada: [1. 1.8 2.6 3.4 4.2 5.]

Z= 1.3 * 9.0 + 0.69999999999999993

Prediccion = * 12.4



Conclusiones:

- Mediante las librerías de numpy y matplotlib se puede representar como es el cálculo de la regresión lineal, ya que numpy nos facilita ciertos métodos como `average` para calcular el promedio entre dos vectores y `linspace` que toma un término inicial y un término final para la gráfica.
- Mediante el uso de regresión lineal se puede realizar predicciones, dando una variable dependiente Y , y las variables independientes X_i y un término aleatorio e .