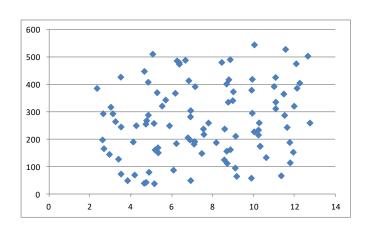
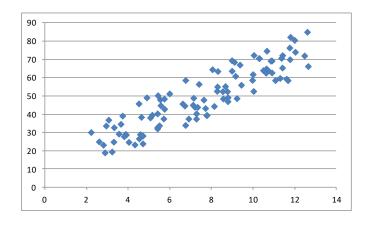
# Diplomatura en Python aplicado a la ciencia de datos

Correlaciones y Regresiones



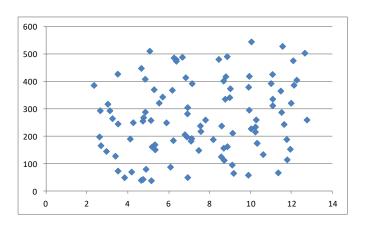
#### Correlaciones

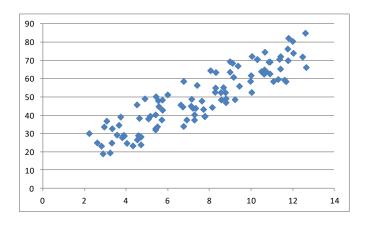






#### Correlaciones

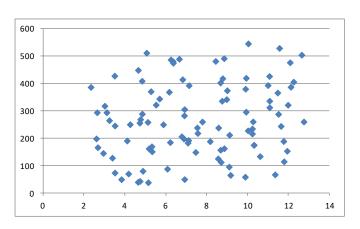


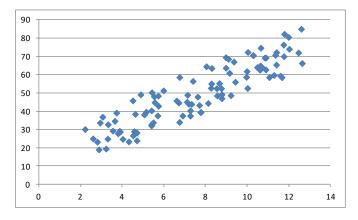


$$C = \frac{\sum_{i=1}^{100} (x_i - x_{medio}) * (y_i - y_{medio})}{\sqrt{\sum_{i=1}^{100} (x_i - x_{medio})^2} * \sqrt{\sum_{i=1}^{100} (y_i - y_{medio})^2}}$$



#### Correlaciones





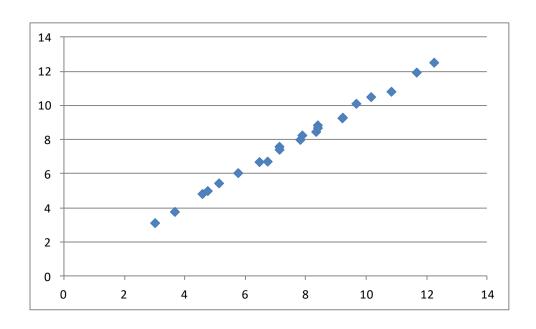
$$C = \frac{\sum_{i=1}^{100} (x_i - x_{medio}) * (y_i - y_{medio})}{\sqrt{\sum_{i=1}^{100} (x_i - x_{medio})^2} * \sqrt{\sum_{i=1}^{100} (y_i - y_{medio})^2}}$$

0.13

0.91

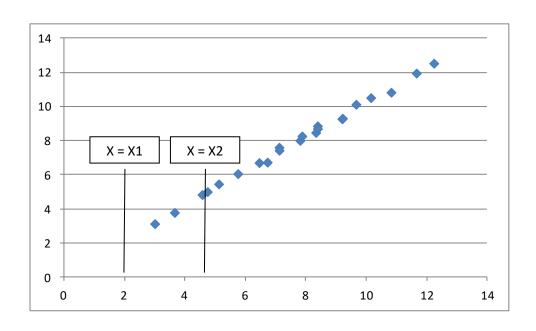


## Regresiones



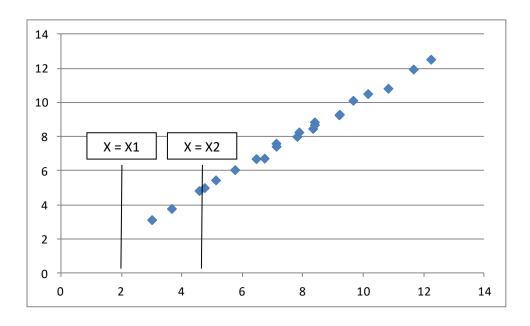


## Regresiones





## Regresiones



Tenemos:  $\{(X_i; Y_i) \text{ tal que } 1 <= i <= N\}$ 

Queremos: Y = a X + b



$$\chi^{2} = \sum_{i=1}^{N} (Y_{i} - aX_{i} - b)^{2}$$



$$\chi^{2} = \sum_{i=1}^{N} (Y_{i} - aX_{i} - b)^{2}$$

$$\begin{cases} \frac{\partial \chi^2}{\partial a} = 0 \\ \frac{\partial \chi^2}{\partial b} = 0 \end{cases}$$



$$\chi^2 = \sum_{i=1}^{N} (Y_i - aX_i - b)^2$$

$$\begin{cases} \frac{\partial \chi^2}{\partial a} = 0 \\ \frac{\partial \chi^2}{\partial b} = 0 \end{cases} \qquad \sigma_{jl} = \sum_{i=1}^{N} X_i^j Y_i^l$$

$$\chi^{2} = \sum_{i=1}^{N} (Y_{i} - aX_{i} - b)^{2}$$

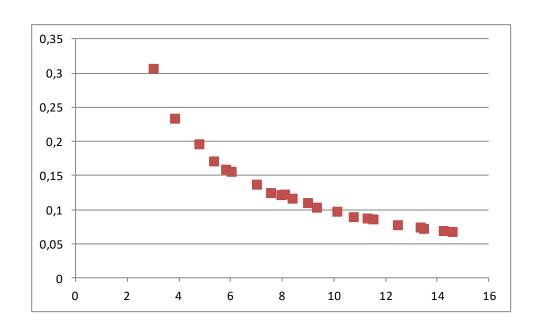
$$\begin{cases} \frac{\partial \chi^2}{\partial a} = 0 \\ \frac{\partial \chi^2}{\partial b} = 0 \end{cases}$$

$$\sigma_{jl} = \sum_{i=1}^{N} X_i^j Y_i^l$$

$$\begin{cases} \frac{\partial \chi^2}{\partial a} = 0 \\ \frac{\partial \chi^2}{\partial b} = 0 \end{cases} \qquad \sigma_{jl} = \sum_{i=1}^{N} X_i^j Y_i^l \qquad a = \frac{\sigma_{10}\sigma_{01} - N\sigma_{11}}{\sigma_{10}^2 - N\sigma_{20}} \\ b = \frac{\sigma_{01} - a\sigma_{10}}{N} \end{cases}$$



## Regresiones Linealizadas



$$Z_i = \frac{1}{Y_i}$$



#### Regresiones Polinómicas

$$Y = aX^2 + bX + c$$

$$\chi^{2} = \sum_{i=1}^{N} (Y_{i} - (aX_{i}^{2} + bX_{i} + c))^{2}$$

$$\begin{cases} \frac{\partial \chi^2}{\partial a} = 0 \\ \frac{\partial \chi^2}{\partial b} = 0 \\ \frac{\partial \chi^2}{\partial c} = 0 \end{cases}$$

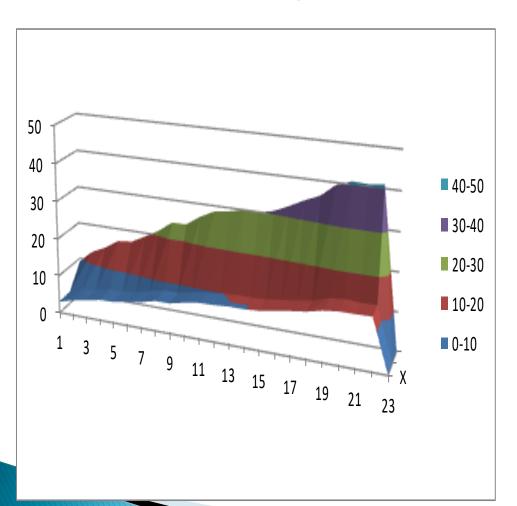
$$\begin{cases}
\frac{\partial \chi^2}{\partial a} = 0 \\
\frac{\partial \chi^2}{\partial b} = 0 \\
\frac{\partial \chi^2}{\partial b} = 0 \\
\frac{\partial \chi^2}{\partial b} = 0
\end{cases}$$

$$\begin{pmatrix}
\sigma_{00} & \sigma_{10} & \sigma_{20} \\
\sigma_{10} & \sigma_{20} & \sigma_{30} \\
\sigma_{20} & \sigma_{30} & \sigma_{40}
\end{pmatrix}$$

$$\chi
\begin{pmatrix}
a \\
b \\
c
\end{pmatrix} = \begin{pmatrix}
\sigma_{01} \\
\sigma_{11} \\
\sigma_{21}
\end{pmatrix}$$



## Regresión Multilineal



$$Z = aX + bY + c$$

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^{N} (Z_i - (aX_i + bY_i + c))^2$$

$$\begin{cases} \frac{\partial \chi^2}{\partial a} = 0 \\ \frac{\partial \chi^2}{\partial b} = 0 \\ \frac{\partial \chi^2}{\partial c} = 0 \end{cases}$$



## Implementación en Python

- Utilizamos los paquetes específicos:
  - Sklearn
  - Sklearn.metrics

- Y, por supuesto nos apoyamos en:
  - Numpy
  - Pandas
  - Matplotlib



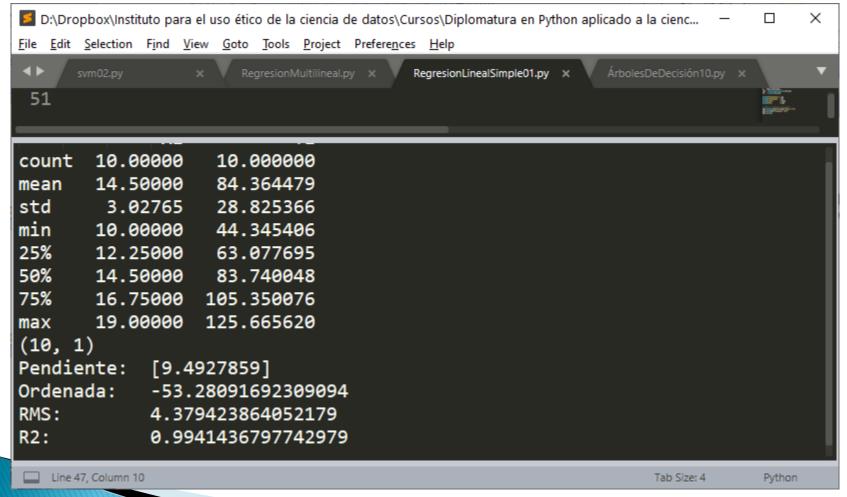
```
D:\Dropbox\Instituto para el uso ético de la ciencia de datos\Cursos\Diplomatura en Python aplicado a la cienc...
                                                                                          ×
File Edit Selection Find View Goto Tools Project Preferences Help
                    × RegresionMultilineal.py × RegresionLinealSimple01.py X
      # Ejemplo regresión lineal simple
      import numpy as np
      import pandas as pd
      import matplotlib.pyplot as plt
      from sklearn import linear model
      from sklearn.metrics import mean_squared_error, r2_score
  9
 10
      import os
 11
 12
      os.chdir("D:/Dropbox/Instituto para el uso ético de la ciencia
 13
      h = pd.read_csv("RangoCorto.csv", sep=";")
 14
 15
      print(h.describe())
 16
   Line 1, Column 1
                                                                         Tab Size: 4
                                                                                     Python
```

```
D:\Dropbox\Instituto para el uso ético de la ciencia de datos\Cursos\Diplomatura en Python aplicado a la cienc...
                                                                                                ×
File Edit Selection Find View Goto Tools Project Preferences Help
                            RegresionMultilineal.py × RegresionLinealSimple01.py X
\blacktriangleleft
       regr = linear_model.LinearRegression()
 19
 20
       X = np.array(h["Xi"])
 21
 22
 23
       X=X.reshape(-1,1)
 24
 25
       print(X.shape)
 26
       Y = np.array(h["Yi"])
 27
 28
 29
       # entreno el modelo
 30
       regr.fit(X,Y)
       yt = regr.predict(X)
 31
 32
 Line 1, Column 1
                                                                                  Tab Size: 4
                                                                                                Python
```

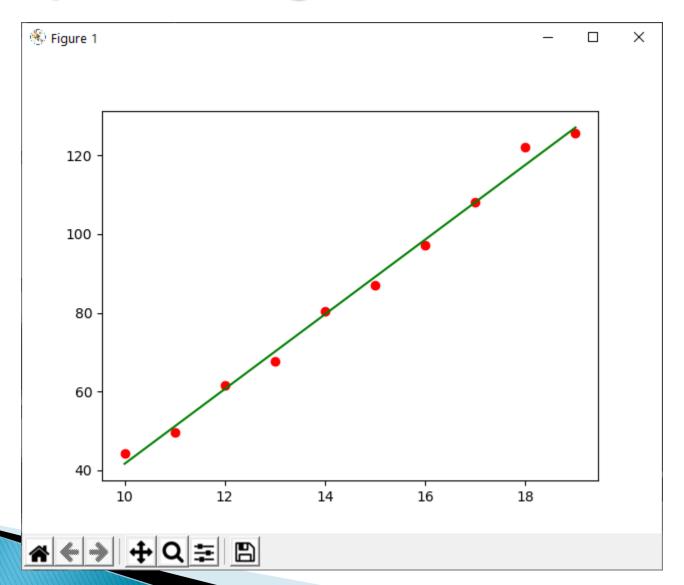


```
D:\Dropbox\Instituto para el uso ético de la ciencia de datos\Cursos\Diplomatura en Python aplicado a la cienc...
                                                                                          ×
File Edit Selection Find View Goto Tools Project Preferences Help
                    × RegresionMultilineal.pv ×
                                            RegresionLinealSimple01.pv ×
      # extraigo los resultados
 34
      a = regr.coef_
      b = regr.intercept
 36
      rms = mean squared error(Y,yt)
 37
      r2 = r2 \ score(Y,yt)
 38
      print("Pendiente: ",a)
 39
      print("Ordenada: ",b)
 40
      print("RMS: ",rms)
 41
 42
      print("R2:
                             ",r2)
 43
      # Vamos a graficar los puntos
 44
      plt.scatter(h["Xi"],h["Yi"],c='r')
 45
      plt.plot(h["Xi"],yt,c="g")
 46
      plt.show()
Line 47, Column 10
                                                                        Tab Size: 4
                                                                                    Python
```

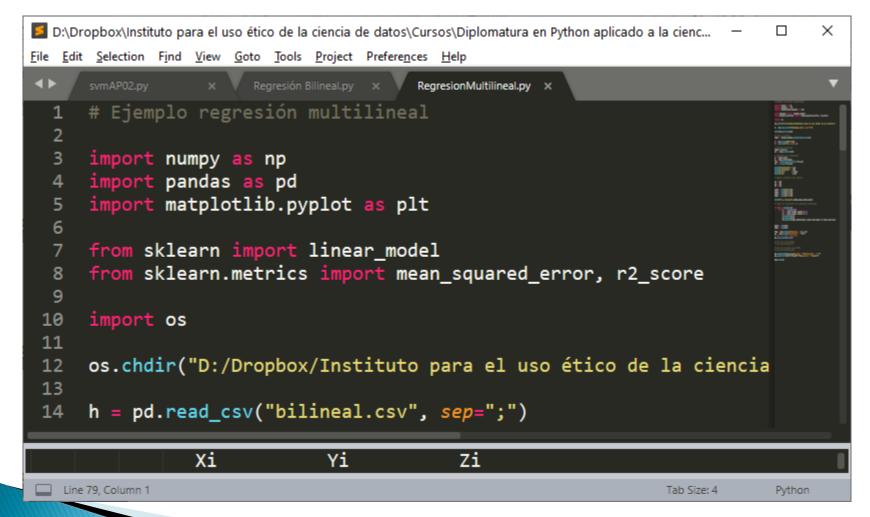




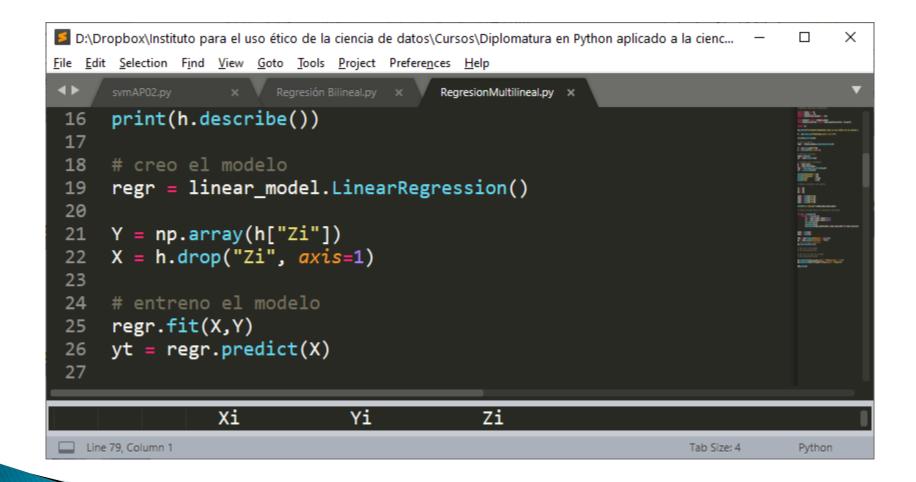




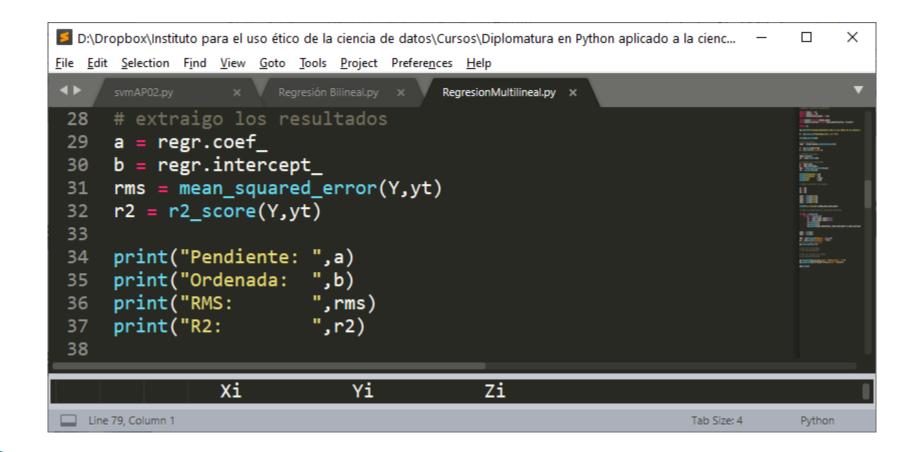




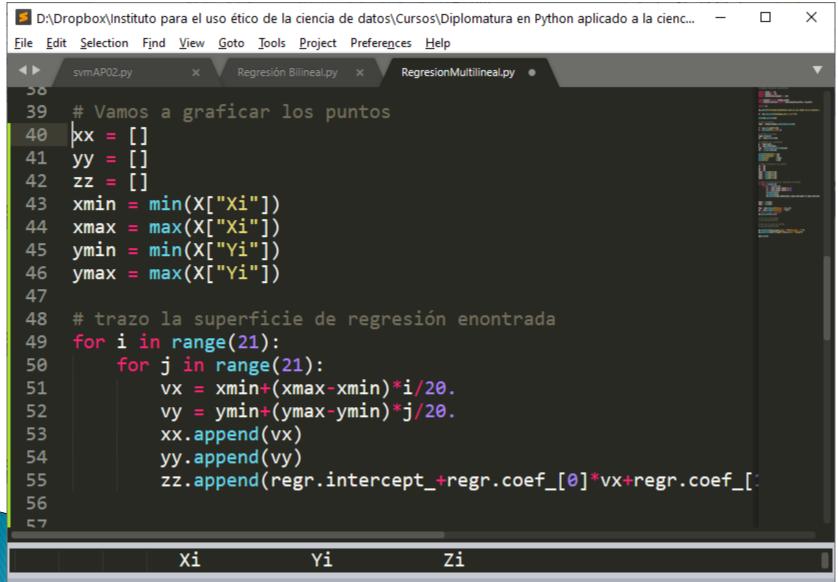








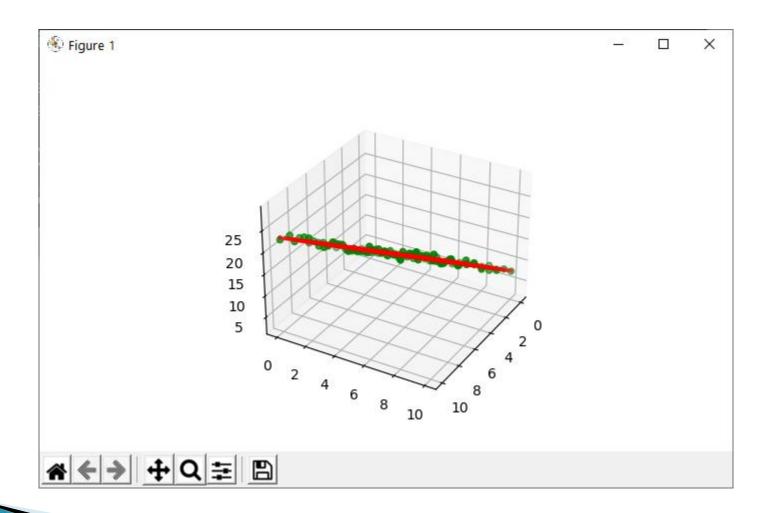




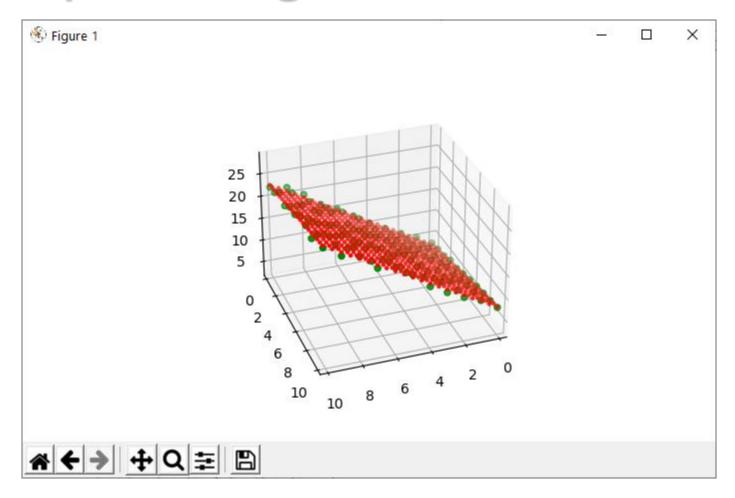


```
D:\Dropbox\Instituto para el uso ético de la ciencia de datos\Cursos\Diplomatura en Python aplicado a la cienc...
                                                                                           ×
File Edit Selection Find View Goto Tools Project Preferences Help
                                               RegresionMultilineal.py •
\blacktriangleleft
       svmAP02.pv
 סכ
 57
 58
       zmin = min(zz)
 59
       zmax = max(zz)
 60
      fig = plt.figure(figsize = (10,7))
 61
       ax = plt.axes(projection = "3d")
 62
       # los veo casi alineados
 63
       ax.view_init(30,30)
 64
 65
 66
       ax.scatter3D(xx,yy,zz,color ='red',marker = '.')
       ax.scatter3D(X["Xi"],X["Yi"],Y,color ='green')
 67
 68
       plt.show()
 69
 70
                    Xi
                                    Υi
                                                    Ζi
   Line 66, Column 1
                                                                              Tab Size: 4
                                                                                           Python
```

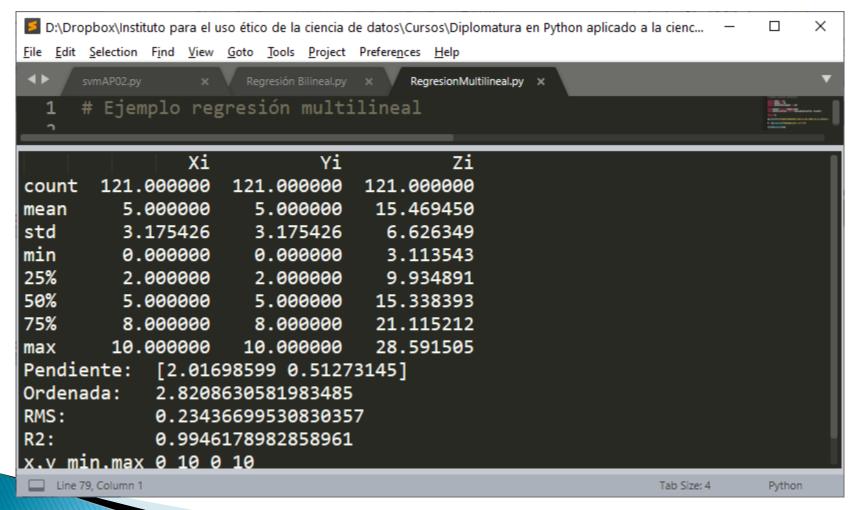




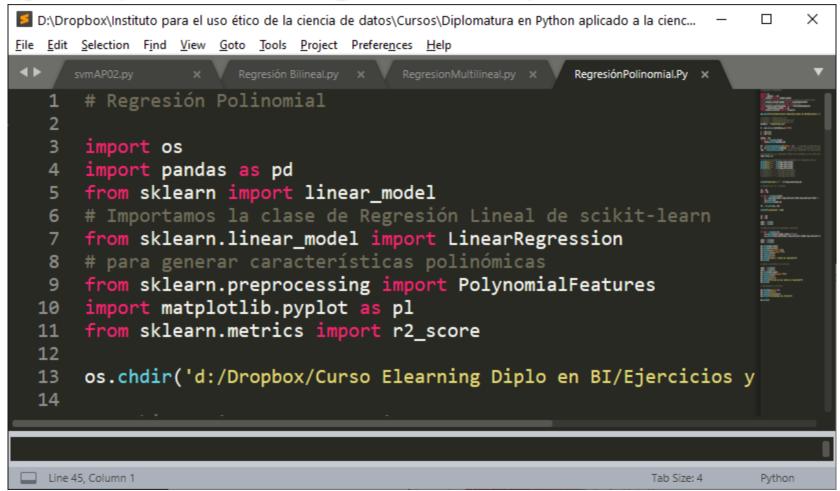




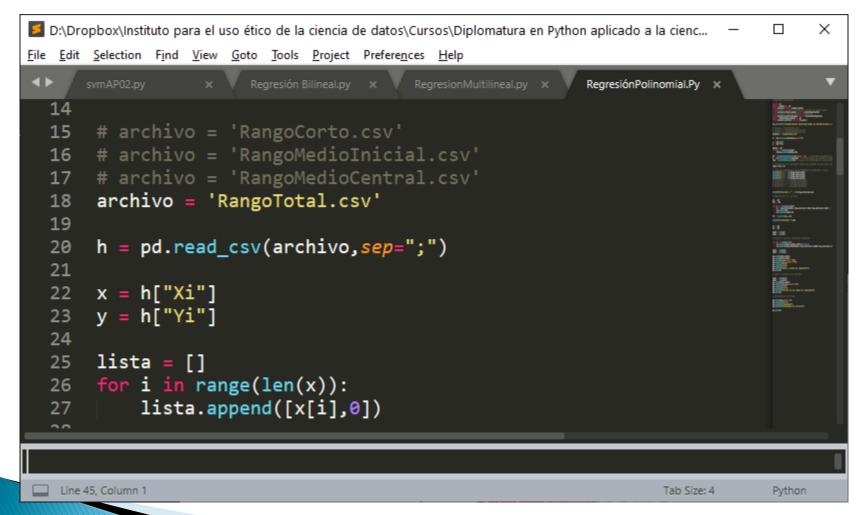














```
D:\Dropbox\Instituto para el uso ético de la ciencia de datos\Cursos\Diplomatura en Python aplicado a la cienc...
                                                                                       X
File Edit Selection Find View Goto Tools Project Preferences Help
\blacktriangleleft
                                                             RegresiónPolinomial.Pv ×
  28
       pf = PolynomialFeatures(degree = 2) # usaremos polinomios
  29
       X = pf.fit transform(lista) # transformamos la entrada en po
  30
       reg = LinearRegression() # creamos una instancia de LinearReg
  31
  32
       # instruimos a la regresión lineal que aprenda de los datos
  33
       reg.fit(X, y)
  34
  35
  36
       # vemos los parámetros que ha estimado la regresión lineal
  37
       print('w0 = ' + str(reg.coef_[0]))
       print('w1 = ' + str(reg.coef_[1]))
  38
       print('w2 = ' + str(reg.coef_[2]))
  39
       print('w3 = ' + str(reg.coef_[3]))
  40
   Line 45, Column 1
                                                                     Tab Size: 4
                                                                                  Python
```



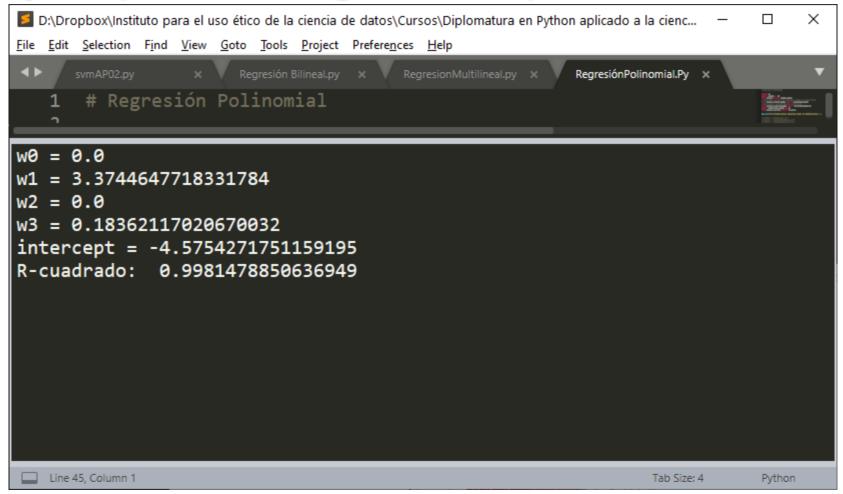
```
D:\Dropbox\Instituto para el uso ético de la ciencia de datos\Cursos\Diplomatura en Python aplicado a la cienc...
                                                                                                    ×
File Edit Selection Find View Goto Tools Project Preferences Help
\blacktriangleleft
                                                                      RegresiónPolinomial.Py ×
   46
        print('intercept = ' + str(reg.intercept_))
  48
        # Calculo del r2 y errores
  49
  50
  51
        yt = []
  52
        err = []
  53
  54
        for i in range(len(x)):
              b = reg.intercept_+reg.coef_[1]*x[i]+reg.coef_[3]*x[i]**2
  55
              yt.append(b)
  56
  57
              err.append(y[i]-b)
   58
    Line 45, Column 1
                                                                                Tab Size: 4
                                                                                              Python
```



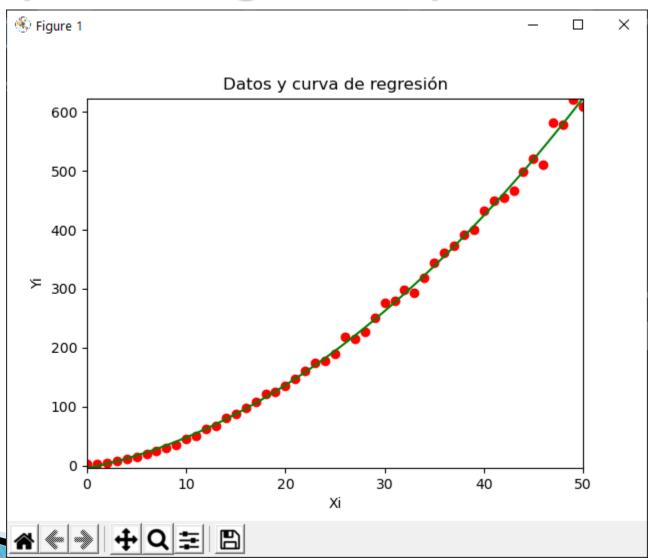
```
D:\Dropbox\Instituto para el uso ético de la ciencia de datos\Cursos\Diplomatura en Python aplicado a la cienc...
                                                                                                            ×
File Edit Selection Find View Goto Tools Project Preferences Help
\blacktriangleleft
                                                                            RegresiónPolinomial.Py ×
   <u>ร</u>ช
   59
         r2 = r2\_score(y, yt)
   60
         print("R-cuadrado: ",r2)
   61
   62
   63
   64
         xx = []
   65
         yy = []
   66
         xmin = min(x)
   67
   68
         xmax = max(x)
   69
         # trazo la recta de regresión enontrada
  70
   Line 45, Column 1
                                                                                       Tab Size: 4
                                                                                                      Python
```



```
D:\Dropbox\Instituto para el uso ético de la ciencia de datos\Cursos\Diplomatura en Python aplicado a la cienc...
                                                                                           ×
                                                                                      File Edit Selection Find View Goto Tools Project Preferences Help
\triangleleft
                                                                RegresiónPolinomial.Pv •
       for i in range(101):
  72
  73
             xx.append(xmin+(xmax-xmin)*i/100.)
             yy.append(reg.intercept_+reg.coef_[1]*xx[i]+reg.coef_[3]*
  74
  75
  76
       ymin = min(yy)
       ymax = max(yy)
  77
  78
       pl.xlim(xmin,xmax)
  79
  80 pl.ylim(ymin,ymax)
       pl.plot(xx,yy,color='g')
  81
       pl.scatter(x,y,color='r')
  82
  83
       pl.xlabel("Xi")
  84
       pl.ylabel("Yi")
       pl.title("Datos y curva de regresión")
  85
       pl.show()
  86
  87
   Line 85, Column 24
                                                                         Tab Size: 4
                                                                                      Python
```



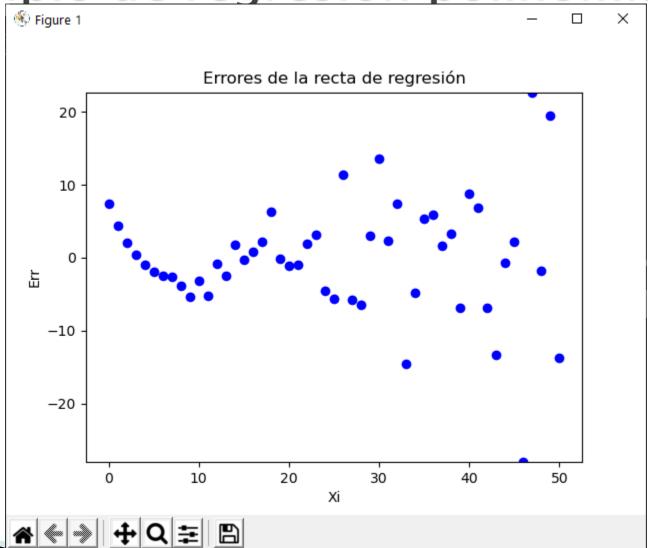






```
D:\Dropbox\Instituto para el uso ético de la ciencia de datos\Cursos\Diplomatura en Python aplicado a la cienc...
                                                                                                 ×
File Edit Selection Find View Goto Tools Project Preferences Help
                                                                    RegresiónPolinomial.Py •
        # vamos a graficar los errores
  88
  89
        ymin = min(err)
  90
       ymax = max(err)
  91
        pl.ylim(ymin,ymax)
        pl.scatter(x,err,color='b')
  93
  94
        pl.xlabel("Xi")
        pl.ylabel("Err")
  95
        pl.title("Errores de la recta de regresión")
  96
  97
        pl.show()
  ag
   Line 83, Column 16
                                                                              Tab Size: 4
                                                                                           Python
```

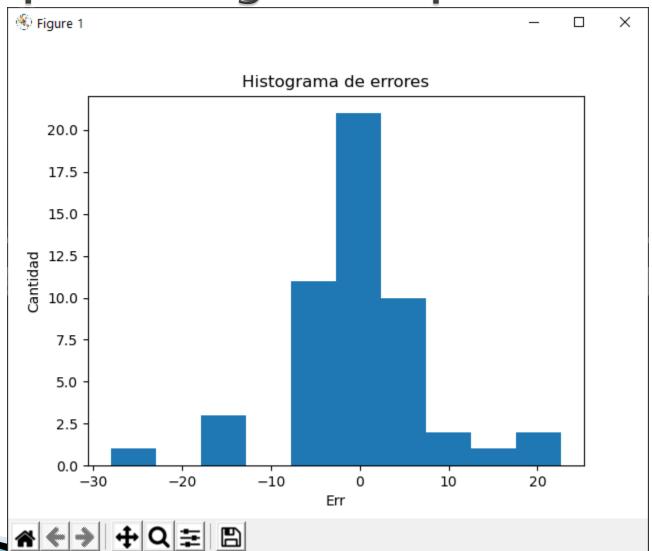










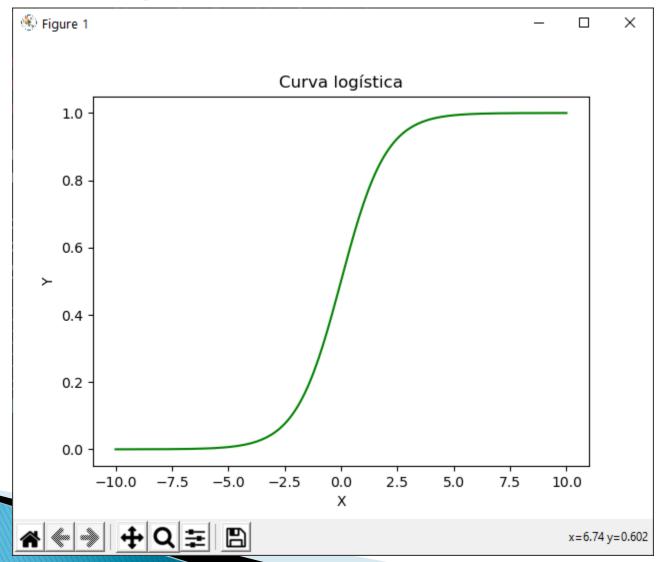




## Función logística

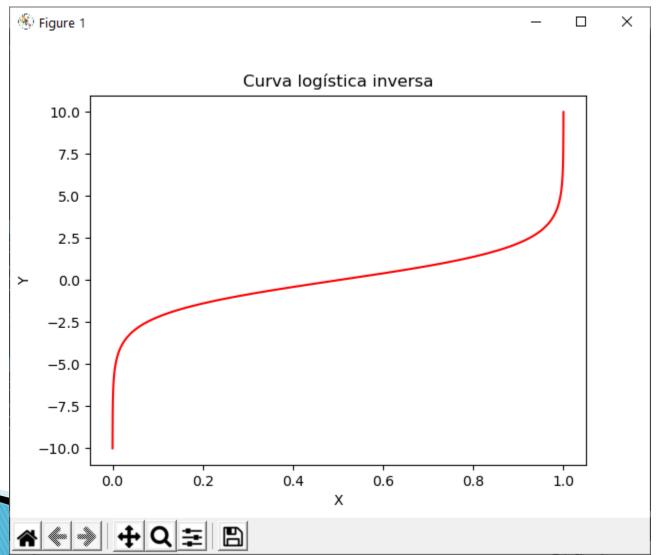
```
D:\Dropbox\Instituto para el uso ético de la ciencia de datos\Cursos\Diplomatura en Python aplicado a la cienc...
                                                                                            \times
File Edit Selection Find View Goto Tools Project Preferences Help
                                                          RegresiónPolinomial.Py × resiónLogistica.py X
      # Regresión Logistica
      # vamos a graficar la función logística
      import numpy as np
      import matplotlib.pyplot as pl
      import math
      x = np.zeros(201)
      y = np.zeros(201)
 10
 11
      for i in range(201):
 12
           x[i]=(i-100)/10
           y[i]=1/(1+math.exp(-x[i]))
 13
 14
 15
      pl.plot(x,y,color='g')
      pl.xlabel("X")
 16
      pl.ylabel("Y")
 17
      pl.title("Curva logística")
 18
      pl.show()
 19
[Finished in 35.9s]
   Line 14. Column 1
                                                                          Tab Size: 4
                                                                                       Python
```

# Función logística





## Función logística inversa = logit





#### Planteamos:

$$Logit(P_j) = C + \sum_{i=1}^{N} \beta_i X_i$$

#### Donde:

- Pi es la probabilidad de que un elemento pertenezca a la clase j
- Xi son los atributos numéricos del punto a clasificar
- Los Betai y C son los factores que vamos a buscar mediante regresión.



Tomo logist() en ambos miembros:

$$Logist(Logit(P_j)) = logist(C + \sum_{i=1}^{N} \beta_i X_i)$$

#### Pero:

 Logist y Logit son las inversas, al componerlas tengo la identidad:



$$P_{j} = logist(C + \sum_{i=1}^{N} \beta_{i}X_{i})$$

Reemplazo logist por su definición y a C lo llamo Beta0:

$$P_{j} = \frac{1}{1 + \exp(-(\beta_{0} + \sum_{i=1}^{N} \beta_{i} X_{i}))}$$



Conocidos los Betas podremos calcular las probabilidades de que cada caso pertenezca a cada clase j.

Luego podremos asignar cada caso a la clase a la que su probabilidad sea máxima.



¿Qué significan los Betas?

Betai mide cuanto "tira" Xi

Si sólo tengo dos clases exp(Betai) es corresponde con el cociente entre las probabilidades de las dos clases que se conoce como Odss Ratio

Si, por ejemplo las dos clases son rubio o castaño entonces

$$\frac{P(rubio)}{P(casta\tilde{n}o)} = \exp(\beta_i)$$



#### Regresión logística en Python

```
D:\Dropbox\Instituto para el uso ético de la ciencia de datos\Cursos\Diplomatura en Python aplicado a la cienc...
                                                                                   ×
File Edit Selection Find View Goto Tools Project Preferences Help
◂
      svmAP02.py × Regresión Bilineal.py × RegresionMultilineal.py ×
     # Regresión Logistica ejemplo
     # probar con y sin scaler
     from sklearn import datasets
     from sklearn.model selection import train test split
     from sklearn.preprocessing import StandardScaler
      from sklearn.linear model import LogisticRegression
     from sklearn.metrics import confusion matrix
     from sklearn.metrics import precision_score
      from sklearn.metrics import accuracy score
 10
      from sklearn.metrics import recall score
 11
      from sklearn.metrics import f1_score
 12
 13
      from sklearn.metrics import roc_auc_score
 14
 15
      import numpy as np
      import matplotlib.pyplot as pl
 16
 17
      import math
 18
```



```
🗾 D:\Dropbox\Instituto para el uso ético de la ciencia de datos\Cursos\Diplomatura en Python aplicado a la cienc...
                                                                                              ×
File Edit Selection Find View Goto Tools Project Preferences Help
\blacktriangleleft
       svmAP02.py × Regresión Bilineal.py × RegresionMultilineal.py × RegresiónPolinomial.Py × siónLogistica01.py ×
 19
      escalar = StandardScaler()
 20
      h = datasets.load_breast_cancer()
 21
 22
      X = h.data
 23
      y = h.target
 24
 25
      X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_
 26
 27
      X_train = escalar.fit_transform(X_train)
      X test = escalar.transform(X test)
 28
 29
      algoritmo = LogisticRegression()
 30
 31
 32
      algoritmo.fit(X_train, y_train)
 33
      y_pred = algoritmo.predict(X_test)
 34
 35
 36
```



```
🗾 D:\Dropbox\Instituto para el uso ético de la ciencia de datos\Cursos\Diplomatura en Python aplicado a la cienc...
                                                                                            ×
File Edit Selection Find View Goto Tools Project Preferences Help
      symAP02.py x V Regresión Bilineal.py x V RegresionMultilineal.py x V RegresiónPolinomial.Py x siónLogistica01.py x
∢▶
      matriz = confusion matrix(y test, y pred)
 37
      print('Matriz de Confusión:')
 38
 39
      print(matriz)
 40
      precision = precision_score(y_test, y_pred)
 41
      print('Precisión del modelo:')
 42
      print(precision)
 43
 44
 45
      exactitud = accuracy_score(y_test, y_pred)
      print('Exactitud del modelo:')
 46
      print(exactitud)
 47
 48
      sensibilidad = recall_score(y_test, y_pred)
 49
      print('Sensibilidad del modelo:')
 50
      print(sensibilidad)
 51
   Line 27, Column 13
                                                                          Tab Size: 4
                                                                                       Python
```



```
D:\Dropbox\Instituto para el uso ético de la ciencia de datos\Cursos\Diplomatura en Python aplicado a la cienc...
                                                                                          ×
File Edit Selection Find View Goto Tools Project Preferences Help
\triangleleft
                                                                          siónLogistica01.py ×
 53
      puntajef1 = f1_score(y_test, y_pred)
 54
      print('Puntaje F1 del modelo:')
 55
      print(puntajef1)
 56
 57
      roc auc = roc auc score(y test, y pred)
      print('Curva ROC - AUC del modelo:')
 58
      print(roc auc)
 59
Matriz de Confusión:
[[43 0]
 [ 2 69]]
Precisión del modelo:
1.0
Exactitud del modelo:
0.9824561403508771
Sensibilidad del modelo:
0.971830985915493
Puntaje F1 del modelo:
0.9857142857142858
Curva ROC - AUC del modelo:
0.9859154929577465
   Line 27, Column 13
                                                                        Tab Size: 4
                                                                                     Python
```

#### **Muchas Gracias**

