## Day 9

#### **Linear Regression**

[全民瘋AI系列]



#### Day 9 學習目標

認識線性迴歸

透過機器學習來找出一條函式,來最佳化模型

**②** 線性迴歸程式手把手

簡單線性迴歸、多元迴歸、非線性迴歸

## Part 1

線性迴歸 (Linear Regression)

觀念講解



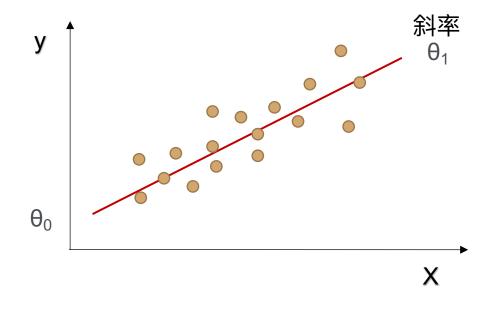
第12屆 iT邦幫忙 鐵人賽

#### 線性迴歸(Linear Regression)

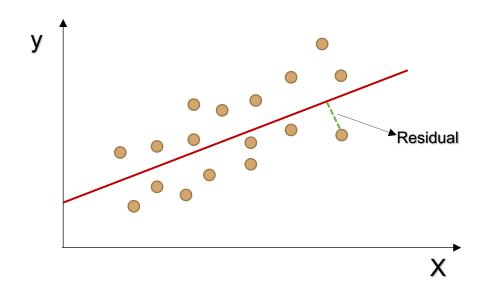
- 簡單線性迴歸: y=β0+β1x
- β0 截距(Intercept)
- β1 斜率(Slope)
- x為輸入,y輸出

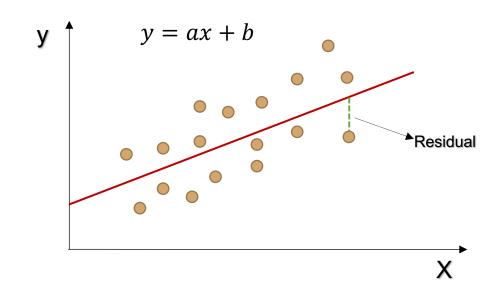
透過機器學習(ML)來找出一條函式,來最佳化模型

目標 = 降低 Error



#### 哪一個是誤差的測量方式呢?





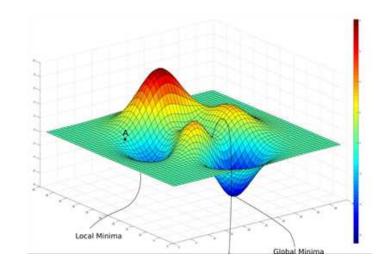
目標函式(
$$\theta_{0}$$
,  $\theta_{1}$ ) =  $\frac{1}{2n}\sum(\hat{y}_{i}-y_{i})^{2}$ 

#### 

Close form

$$\Theta = (X^T X)^{-1} X^T y$$

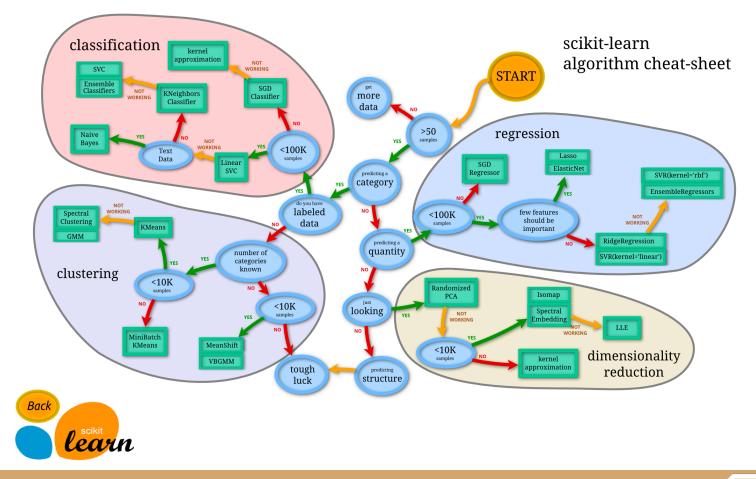
Gradient descent



台大 李宏毅教授 ML Lecture 3-1: Gradient Descent

#### scikit-learn

sklearn 在 Python 中提供大量常見的機器學習演算法和許多實用的資料集合,其中今天就是要使用到它的線性迴歸的演算法 (Linear Regression)。

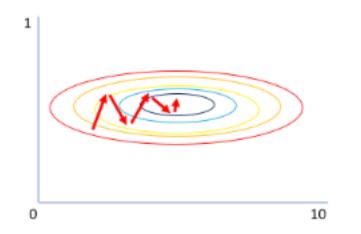


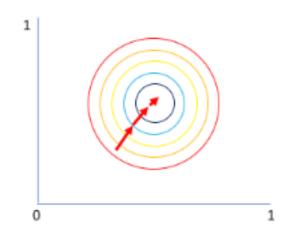
#### Linear Regression

- LearRegression 使用時機
  - 標籤(y)為連續值
  - 資料量較少 (<100k)
  - 假設資料特徵和標籤之間有線性關性

$$y = a0 + a1x1 + a2x2 + a3x3$$

• 透過Feature Transformation(特徵轉換)、 Normalization(正規化) 幫助快速收斂

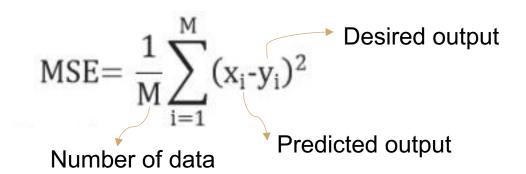






#### scikit-learn 模型評估方法

- Regression
  - Mean Absolute Error
  - Root Mean Absolute Error
  - R2 Score
- Classification
  - Accuracy
  - F1 Score



```
from sklearn import metrics
```

```
mae = metrics.mean absolute error(y,prediction)
mse = metrics.mean_squared_error(y,prediction)
r2 = metrics.r2 score(y,prediction)
```

### Part 2

#### 線性迴歸 (Linear Regression) 程式實作



#### 簡單線性迴歸

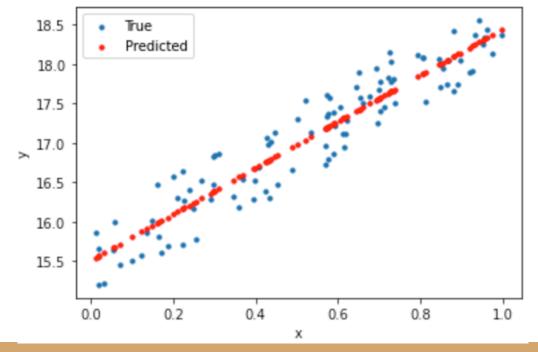
- 目標函式: *y*=3x+15
- 隨機添加 noise 讓資料分散
- x值域介於 0~1

```
from sklearn.linear_model import LinearRegression

# 建立LinearRegression模型
linearMmodel = LinearRegression(fit_intercept=True)

# 使用訓練資料訓練模型
linearMmodel.fit(x, y)

# 使用訓練資料預測
predicted = linearMmodel.predict(x)
```

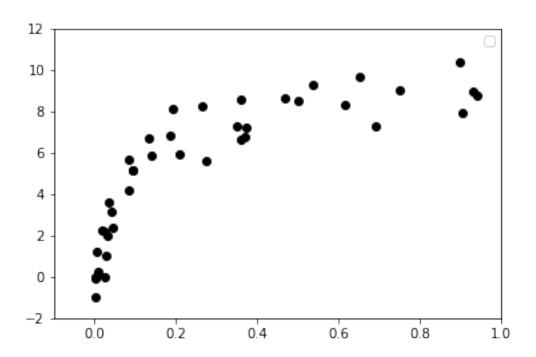


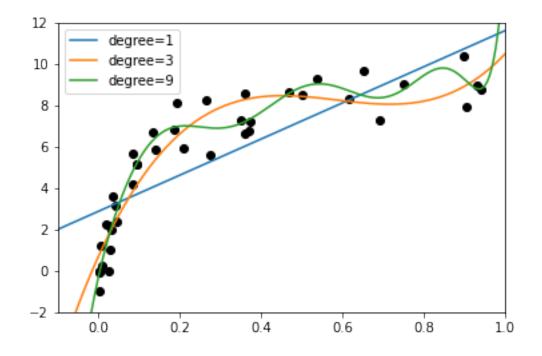


#### [非線性迴歸] 訓練一個多項式模型

#### 在 sklearn 中如果要訓練一個多項式的迴歸模型:

- PolynomialFeatures 生成多項式特徵
- LinearRegression





# Thanks

PRESENTED BY 10程式中

