

機器學習基礎簡介

Mark Chang

什麼是學習？

- 從已知的資料，根據資料的特徵，歸納出其中的規則（知識）。
- 用這個規則（知識）可預測未知的資料。

什麼是機器學習？

- 讓機器（電腦）根據已知資料的特徵，歸納出其中的規則。
- 用這個規則可預測未知的資料。
- 機器學習可分為兩大類：
 - － 監督式學習：有老師，告訴答案
 - － 非監督式學習：沒老師，自己學

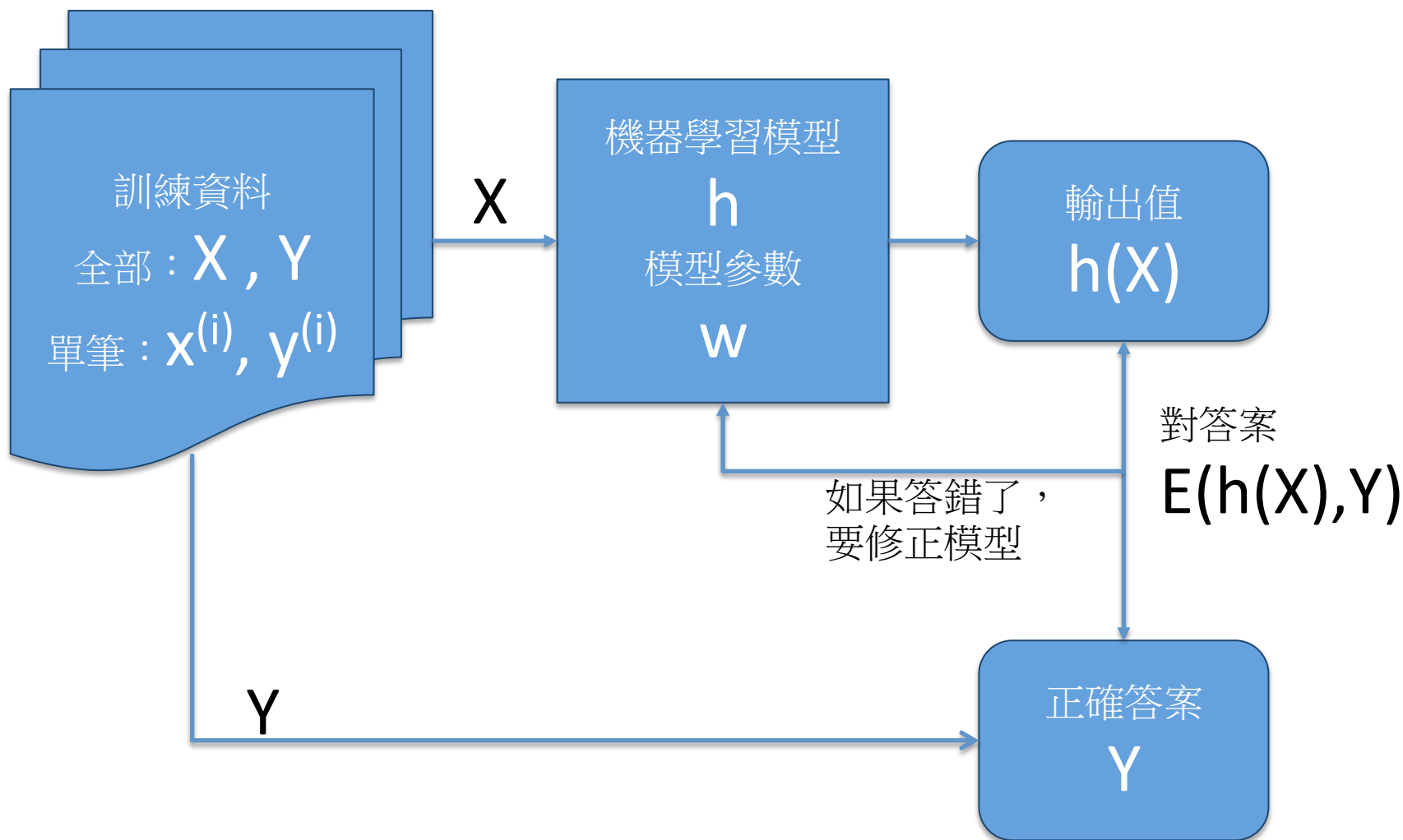
監督式學習種類

- 分類（**Classification**）：答案為一個類別
- 迴歸（**Regression**）：答案為一個數值

機器學習模型

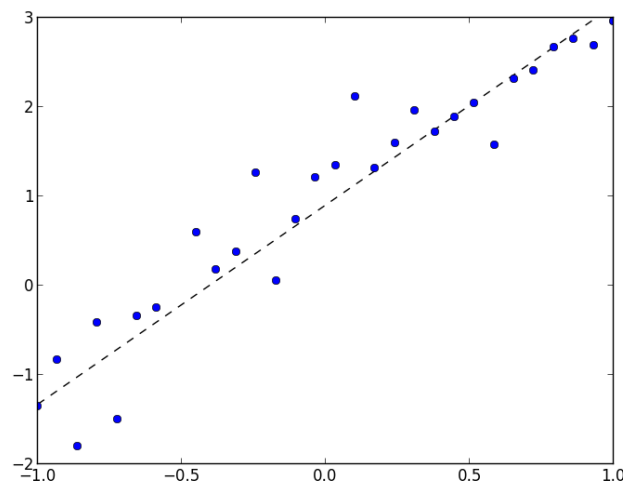
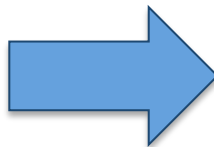
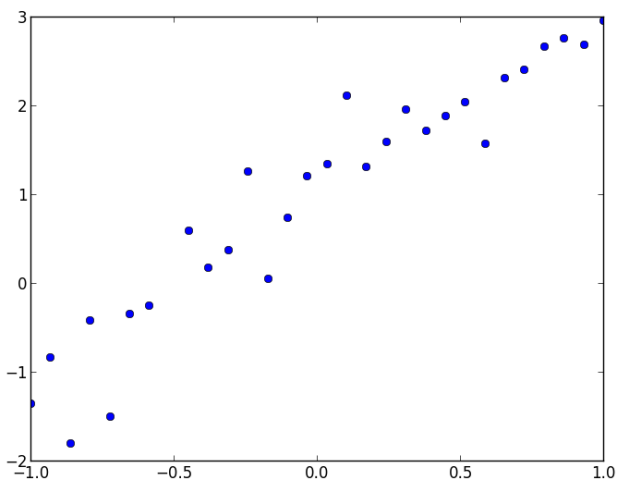
- 迴歸：
 - 線性迴歸（Linear Regression）
- 分類：
 - 邏輯迴歸（Logistic Regression）

符號慣例



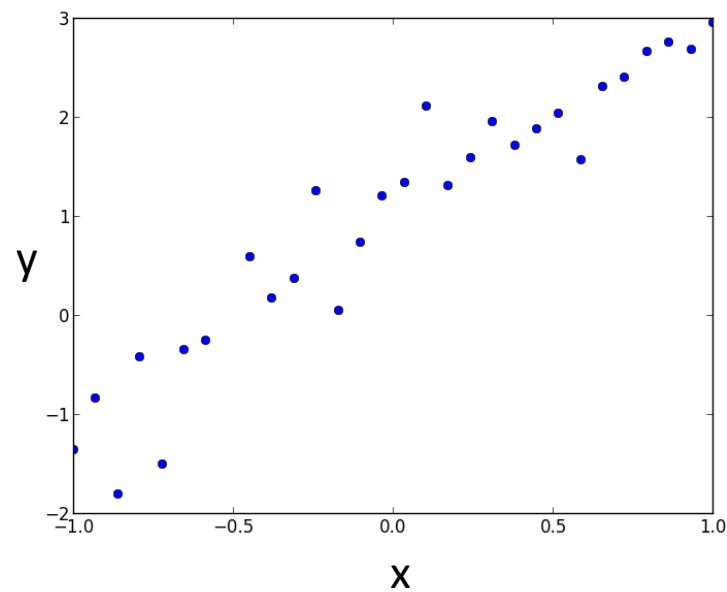
線性回歸 (Linear Regression)

- 用直線去逼近資料分佈情形



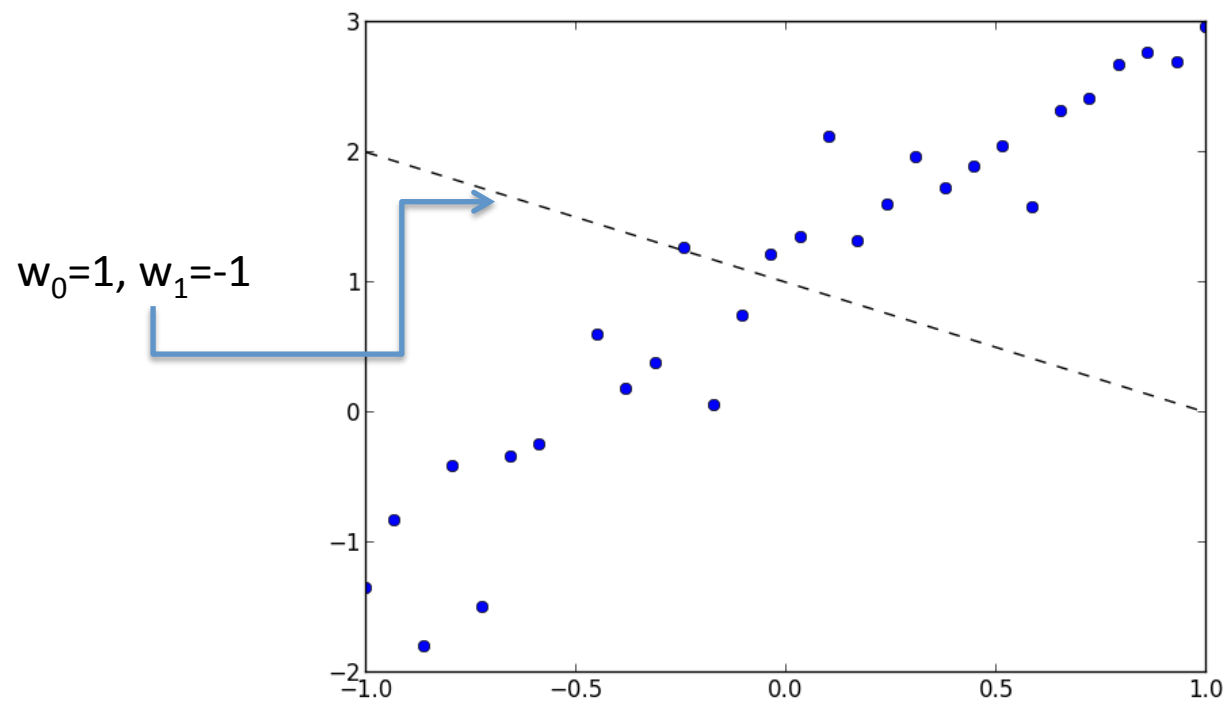
訓練資料

X	Y
-1	-1.35083488
-0.93103448	-0.832318
-0.86206897	-1.80594819
-0.79310345	-0.41854779
-0.72413793	-1.49916917
-0.65517241	-0.33899642
-0.5862069	-0.25423128
-0.51724138	-2.11349879
-0.44827586	0.59621997
-0.37931034	0.18047539
-0.31034483	0.37495828
...	...



機器學習模型

$$h(x) = w_0 + w_1 x$$



修正模型

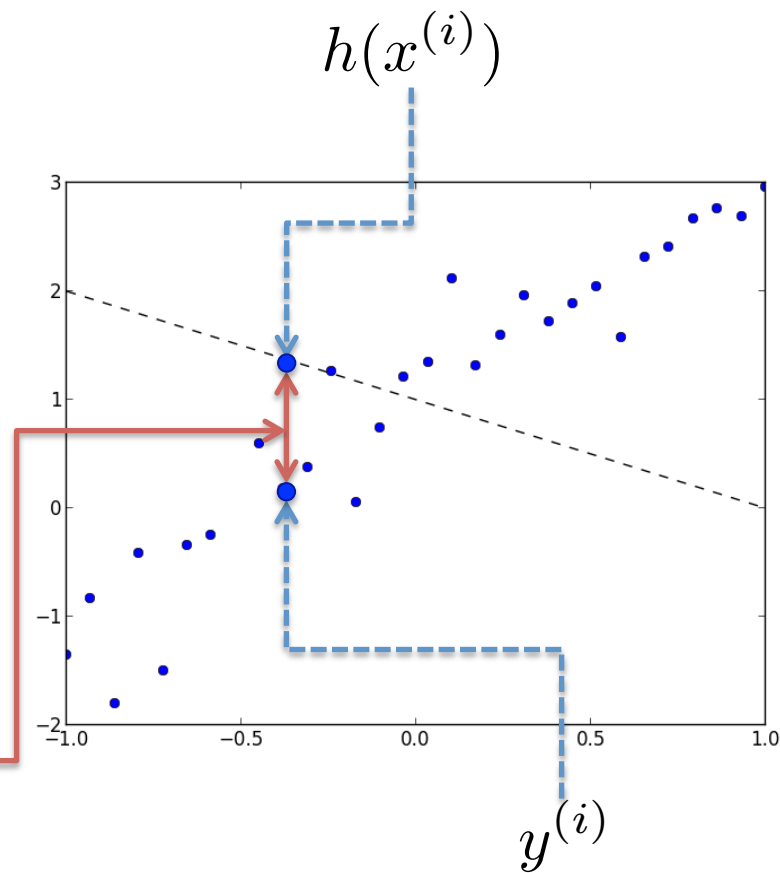
- Error function:

$$E(h(X), Y)$$

$$= \frac{1}{2m} \sum_{i=1}^m (h(x^{(i)}) - y^{(i)})^2$$

$$= \frac{1}{2m} \sum_{i=1}^m ((w_0 + w_1 x^{(i)}) - y^{(i)})^2$$

$$(h(x^{(i)}) - y^{(i)})^2$$

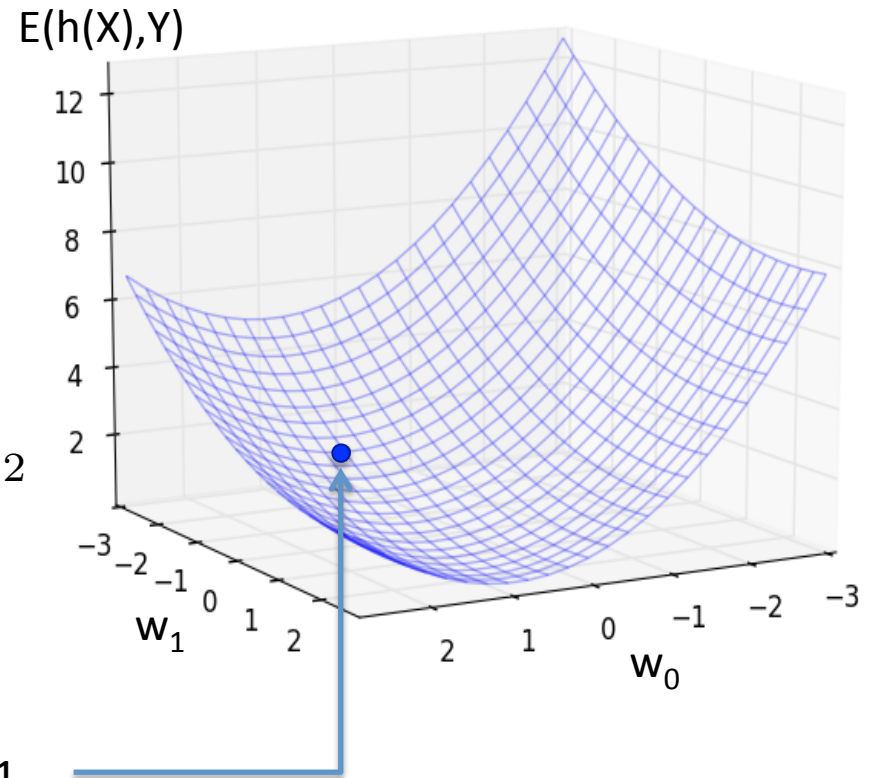


修正模型

- Error function:

$$\begin{aligned} E(h(X), Y) &= \frac{1}{2m} \sum_{i=1}^m (h(x^{(i)}) - y^{(i)})^2 \\ &= \frac{1}{2m} \sum_{i=1}^m ((w_0 + w_1 x^{(i)}) - y^{(i)})^2 \end{aligned}$$

$$w_0=1, w_1=-1$$



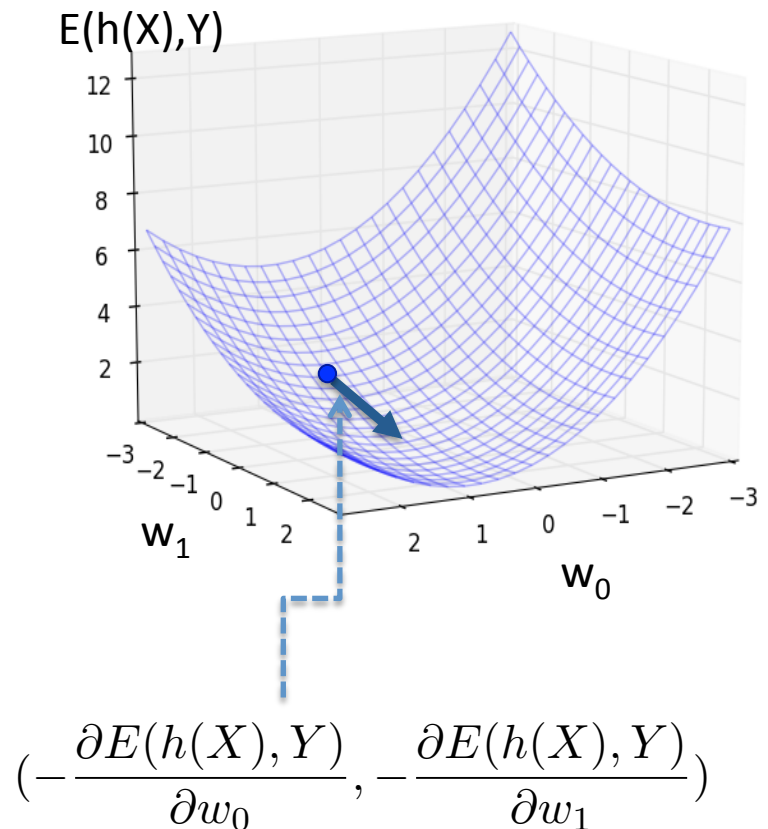
修正模型

- 梯度下降(Gradient Descent):

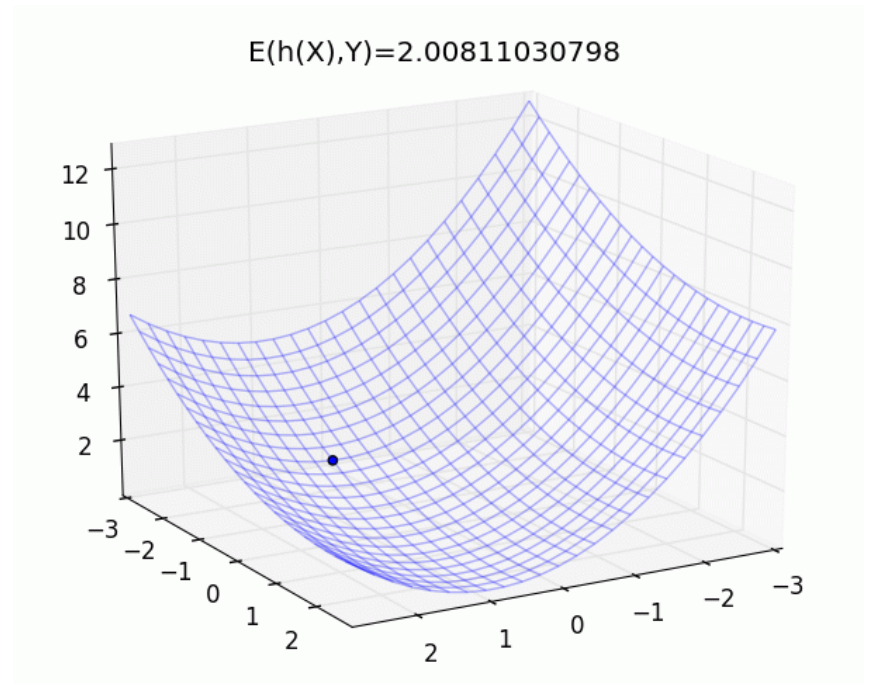
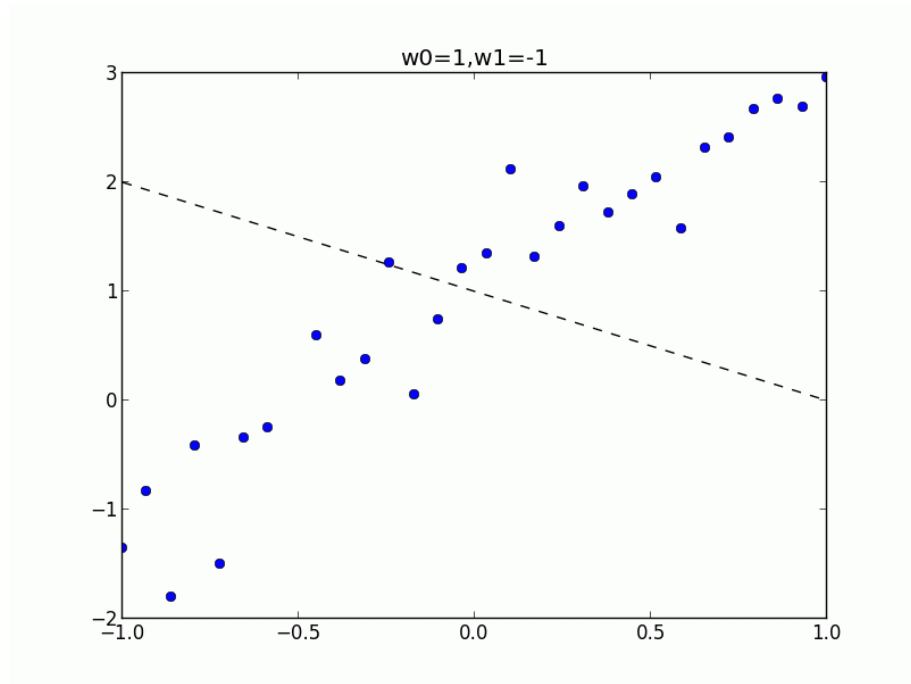
$$w_0 \leftarrow w_0 - \eta \frac{\partial E(h(X), Y)}{\partial w_0}$$

$$w_1 \leftarrow w_1 - \eta \frac{\partial E(h(X), Y)}{\partial w_1}$$

η : Learning Rate

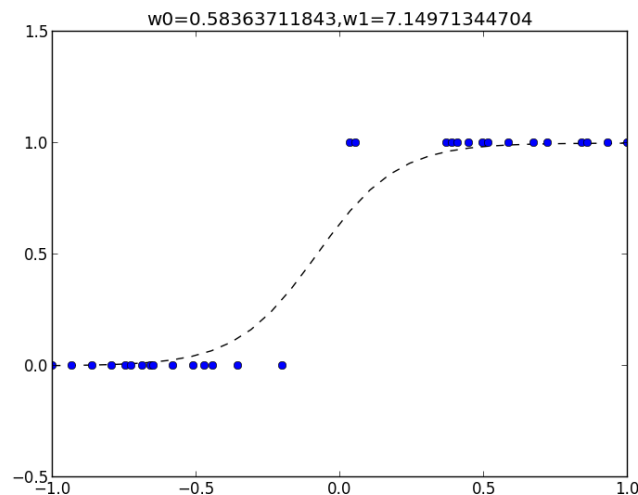
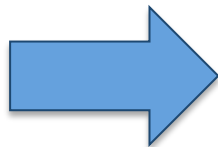
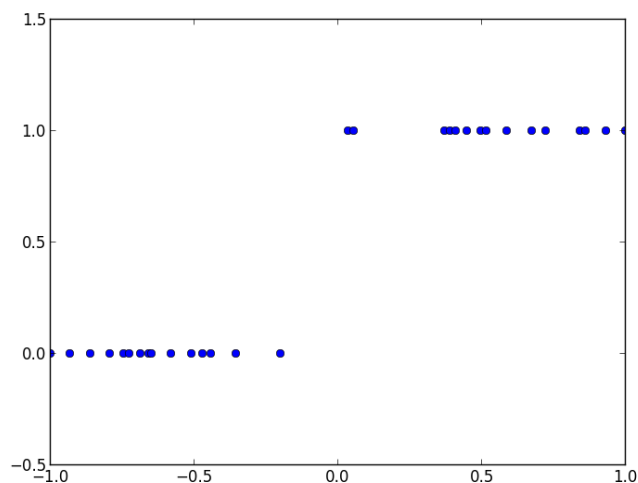


修正模型



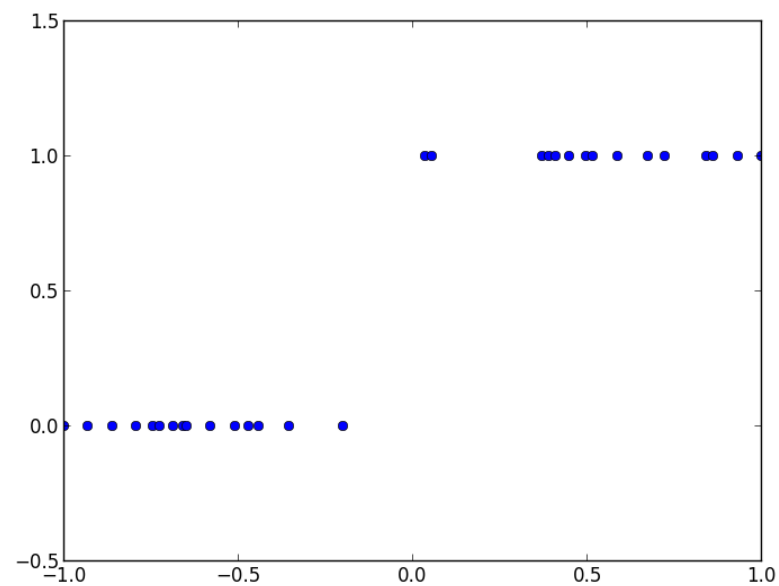
邏輯回歸 (Logistic Regression)

- 用Sigmoid曲線去逼近資料的分佈情形



訓練資料

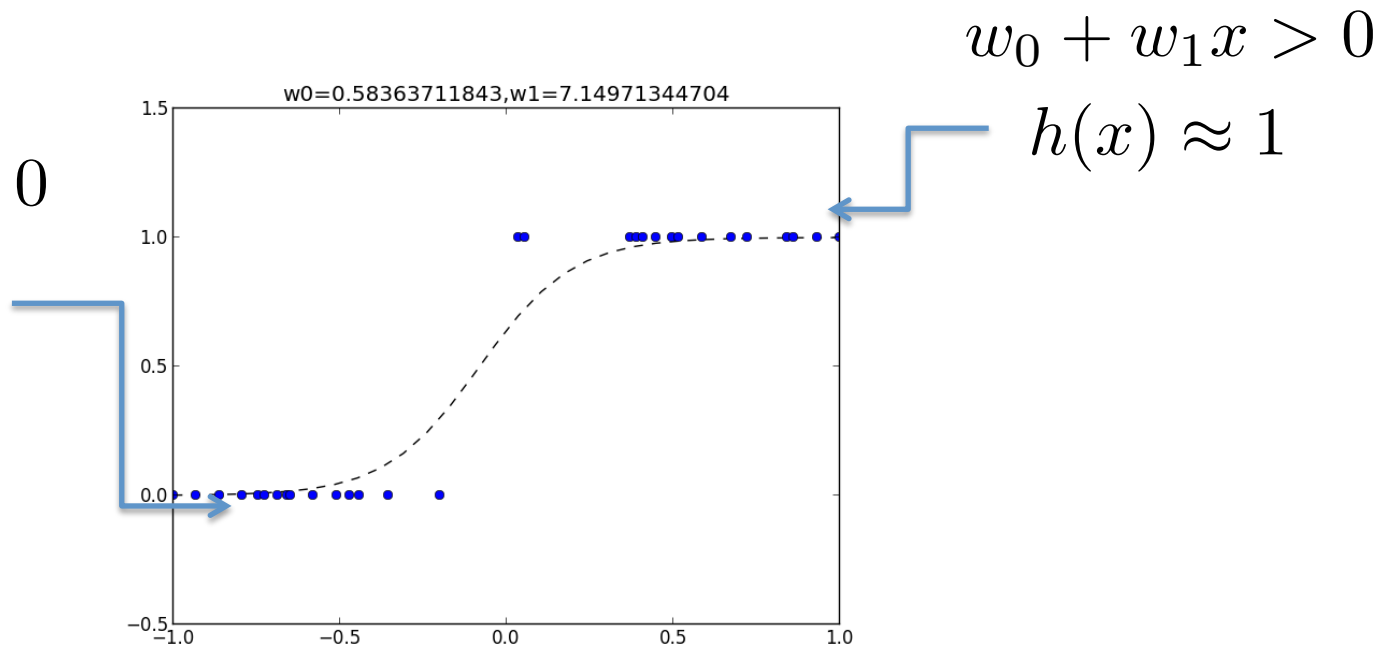
X	Y
-0.47241379	0
-0.35344828	0
-0.30148276	0
0.33448276	1
0.35344828	1
0.37241379	1
0.39137931	1
0.41034483	1
0.44931034	1
0.49827586	1
0.51724138	1
....



機器學習模型

Sigmoid function
$$h(x) = \frac{1}{1 + e^{-(w_0 + w_1 x)}}$$

$$w_0 + w_1 x < 0$$
$$h(x) \approx 0$$



修正模型

- Error function : Cross Entropy

$$E(h(X), Y) = \frac{-1}{m} \left(\sum_i^m y^{(i)} \log(h(x^{(i)})) + (1 - y^{(i)}) \log(1 - h(x^{(i)})) \right)$$

$$y^{(i)} = 0$$

$$E(h(x^{(i)}), y^{(i)}) = -\log(1 - h(x^{(i)}))$$

$$h(x^{(i)}) \approx 0 \Rightarrow E(h(x^{(i)}), y^{(i)}) \approx 0$$

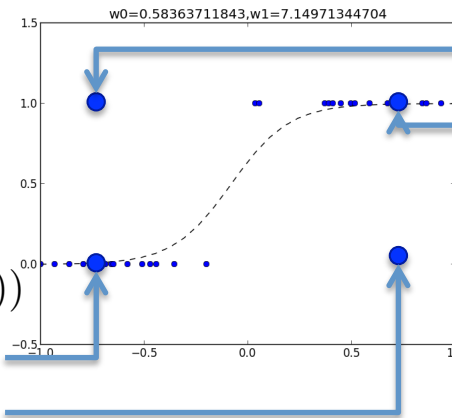
$$h(x^{(i)}) \approx 1 \Rightarrow E(h(x^{(i)}), y^{(i)}) \approx \infty$$

$$y^{(i)} = 1$$

$$E(h(x^{(i)}), y^{(i)}) = -\log(h(x^{(i)}))$$

$$h(x^{(i)}) \approx 0 \Rightarrow E(h(x^{(i)}), y^{(i)}) \approx \infty$$

$$h(x^{(i)}) \approx 1 \Rightarrow E(h(x^{(i)}), y^{(i)}) \approx 0$$



修正模型

- Error function : Cross Entropy

$$E(h(X), Y) = \frac{-1}{m} \left(\sum_i^m y^{(i)} \log(h(x^{(i)})) + (1 - y^{(i)}) \log(1 - h(x^{(i)})) \right)$$

$$h(x^{(i)}) \approx 0 \text{ and } y^{(i)} = 0 \Rightarrow E(h(X), Y) \approx 0$$

$$h(x^{(i)}) \approx 1 \text{ and } y^{(i)} = 1 \Rightarrow E(h(X), Y) \approx 0$$

$$h(x^{(i)}) \approx 0 \text{ and } y^{(i)} = 1 \Rightarrow E(h(X), Y) \approx \infty$$

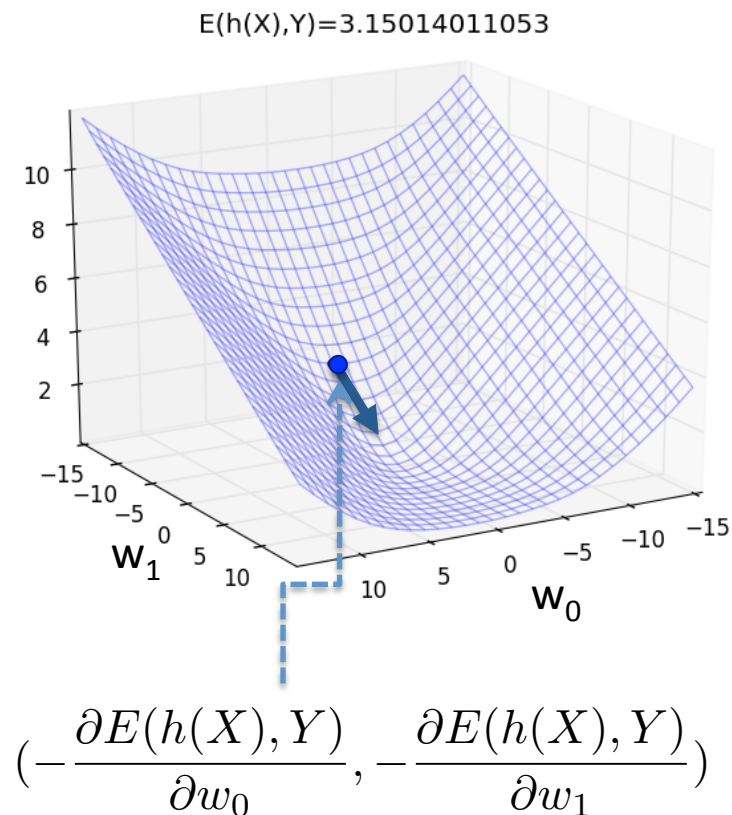
$$h(x^{(i)}) \approx 1 \text{ and } y^{(i)} = 0 \Rightarrow E(h(X), Y) \approx \infty$$

修正模型

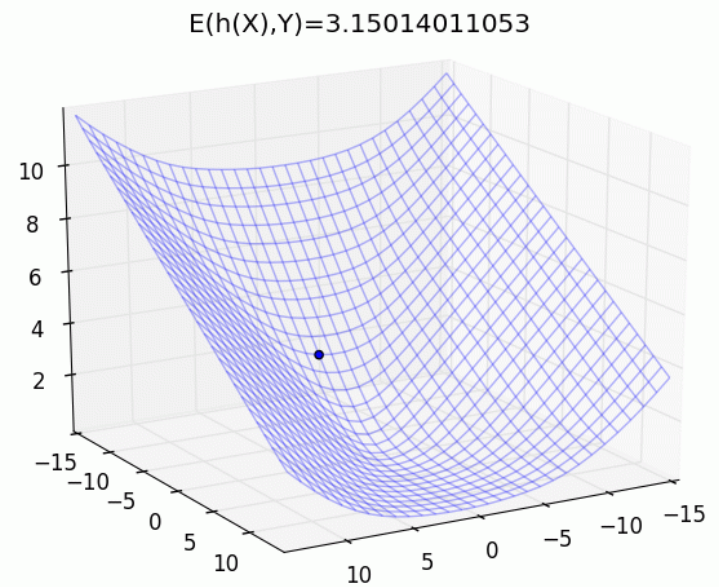
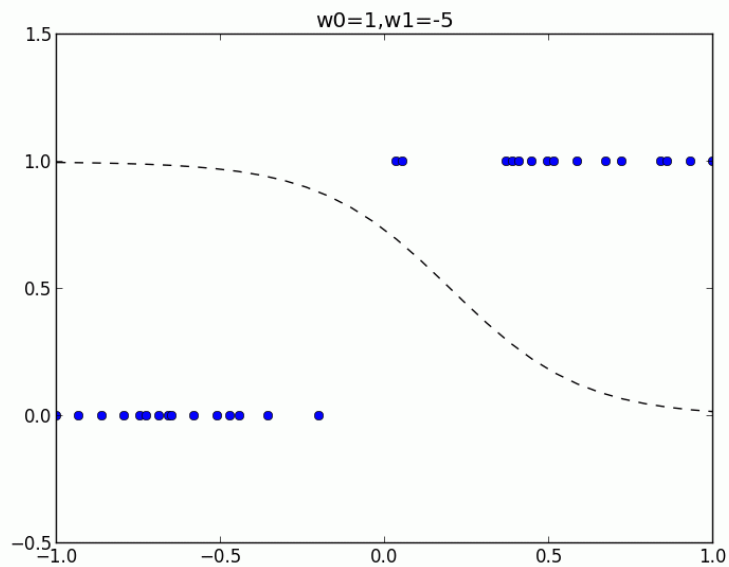
- 梯度下降:

$$w_0 \leftarrow w_0 - \eta \frac{\partial E(h(X), Y)}{\partial w_0}$$

$$w_1 \leftarrow w_1 - \eta \frac{\partial E(h(X), Y)}{\partial w_1}$$



修正模型



實作：邏輯回歸

延伸閱讀

- Logistic Regression 3D
 - <http://cpmarkchang.logdown.com/posts/189069-logisti-regression-model>
- OverFitting and Regularization
 - <http://cpmarkchang.logdown.com/posts/193261-machine-learning-overfitting-and-regularization>
- Model Selection
 - <http://cpmarkchang.logdown.com/posts/193914-machine-learning-model-selection>
- Neural Network Back Propagation
 - <http://cpmarkchang.logdown.com/posts/277349-neural-network-backward-propagation>