Machine Learning - 4105931

Lecture 4
Deep Learning Overview

Chen-Kuo Chiang (江 振 國) *ckchiang@cs.ccu.edu.tw*

中正大學 資訊工程學系



從白雪公主之魔鏡認識機器學習

魔鏡的起源





魔鏡的學習歷程

• 什麼是美麗?



定義"美麗"

- 列出影響美麗的條件,並數值化
 - -眼睛的大小
 - 臉的大小形狀
 - 膚質
 - 氣質
 - 年龄
 - _ …

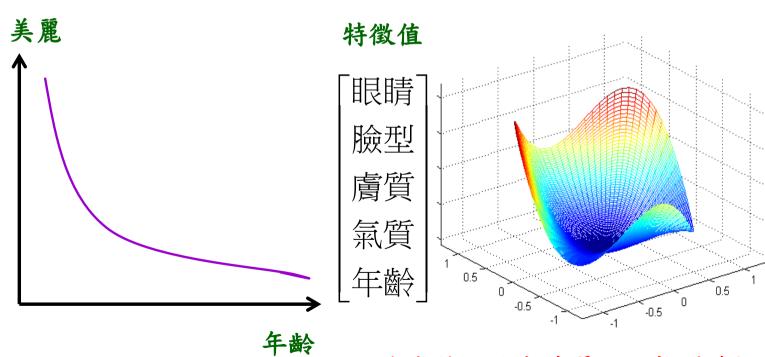


2017年度百大美女評選

學習各種條件與美麗的關係

• 年龄 VS 美麗

• 所有特徵值 VS 美麗



找出特徵值與美麗的函數關係!

魔鏡的答案

• 問:「魔鏡啊魔鏡~世上最美的人是誰?」



資料蒐集的重要性

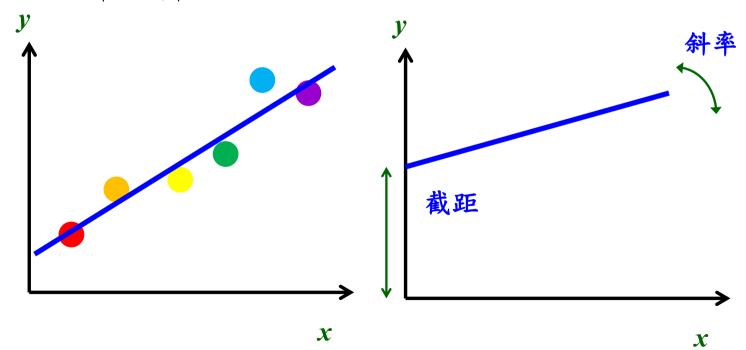
需要先蒐集大量的資料,才能分析資料與答案的相關性

$$y_{\text{B}\to\hat{m}} = 95$$
 for any series



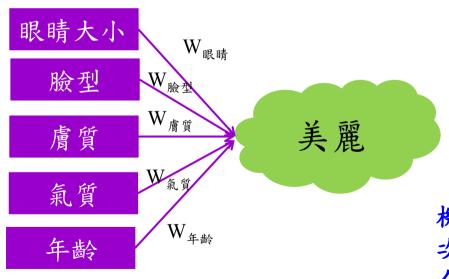
資料的函數表示

- 如何找到最符合資料分布的函數表示?
- 迴歸分析



美麗的關鍵

- 所有條件一樣重要嗎?
- 不一樣重要的話,加上權重







機器學習:推動推桿,每 次調整權重,讓函數吻 合資料分佈

魔鏡的學習





大量的資料 美麗程度

輸入

函數模型

輸出



調整參數,控制函數變化

觀察結果,吻合資料分佈



怎麼判斷函數學的好?

• 模型的答案要吻合真實的答案

	周子瑜	蔡依琳	林志玲	張小燕
真實答案	95	85	92	65
模型結果	98	83	87	66
誤差	-3	2	5	-1

• 使用誤差函數

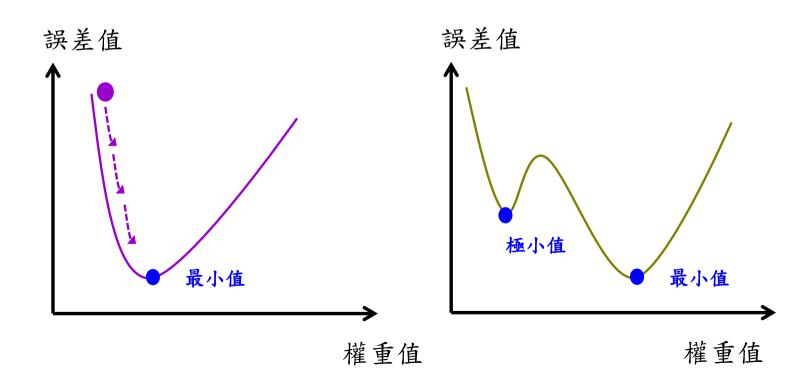
誤差函數
$$= (-3)^2 + 2^2 + 5^2 + (-1)^2$$

求得最佳解的方法??

- 最佳化方法-盡可能縮小模型結果與真實答案的差 距,得到一個最小誤差的一組權重值為解答
- 如何求得最佳解??
 - 每次只推動拉桿一點點,看誤差有沒有縮小
 - 有縮小表示拉桿推動的方向對了,再推一點點
 - 如果誤差無法縮小,則推動其他根拉桿看看
 - 如此反覆的操作,直到誤差下降不了為止
 - 此方法稱為坡度法
- 梯度下降法
 - 同時推動多根拉桿,讓誤差縮小

區域最佳解與全域最佳解

• 求到的最終解是否是最佳解?

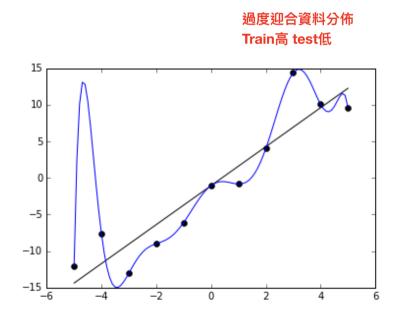


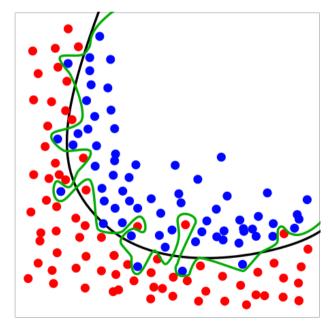
模型的一般性

- 訓練資料-用於學習與決定模型參數的資料
- 模型的一般性
 - 如果在看過的資料學習的答案很正確,在沒看過的資料也希望預測的很準確
- 測試資料
 - 在模型訓練完之後,用模型沒看過的資料當測試資料, 丟進去計算模型的準確性
- 機器學習的準則
 - 手上的所有資料分成訓練資料&測試資料兩大塊
 - 訓練模型時,不可使用測試資料

過度擬合(Overfitting)

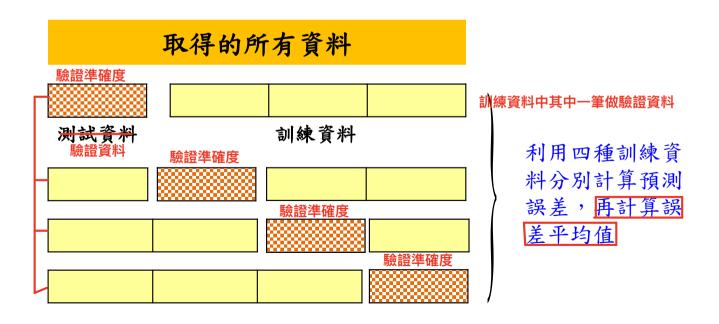
當模型過度屈從訓練資料的分佈,導致測 試資料的預測準確很差,稱為過度擬合





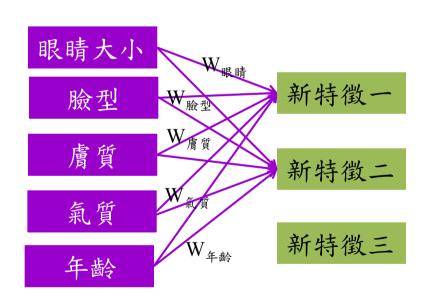
交叉驗證 5份或10份

- 有可能發生取得的訓練資料,剛好偏向某一個結果。
- 交叉驗證用於產生多種訓練/測試資料組合,求得公允的測試結果。

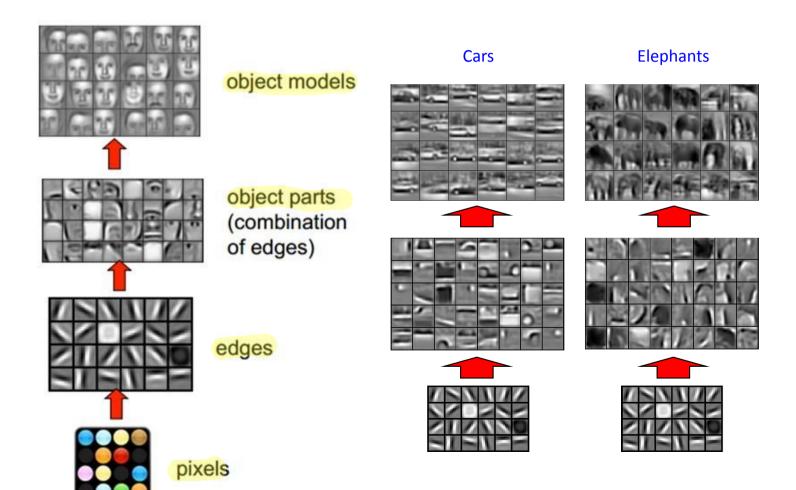


建立新的特徵值

• 利用特徵值與權重的加總,產生新的特徵



建立新的特徵值



新特徵與線性轉換

- 線性轉換
 - 產生新的特徵時,是利用特徵乘上權重的結果再相
 - 重複多次的乘法與加法還是只算一次的乘法與加法

非線性轉換

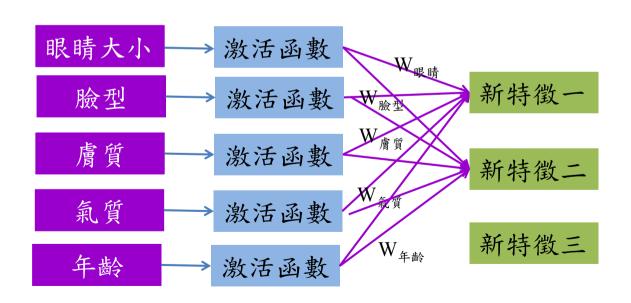
- 非線性轉換-不是只有乘法與加法的轉換方式
- Sigmoid function

$$\theta(s)$$

$$heta(-\infty)=0;$$
 $heta(0)=rac{1}{2};$ $heta(\infty)=1$ $heta(s)=rac{e^s}{1+e^s}=rac{1}{1+e^{-s}}$

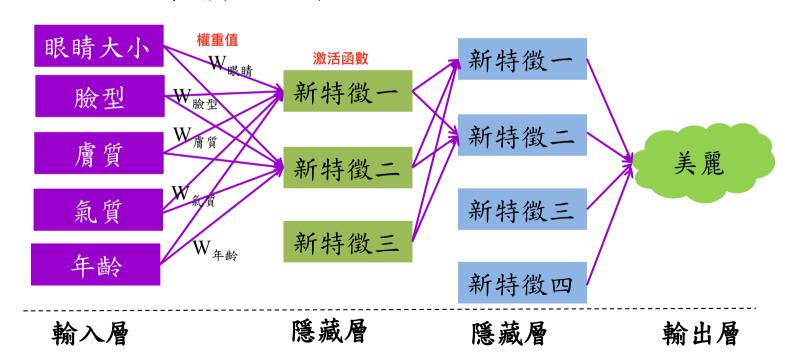
激活函數

- 利用sigmoid函數作為激活函數
- 先帶入激活函數,然後才乘上權重值



類神經網路

利用特徵值的組合,產生更多的新特徵組合,用來預估結果



智慧魔鏡的實作



• 實作步驟

- 收集決定[美麗]的資料
- 將資料分成訓練/測試
- 決定機器學習的模型
- 將訓練資料丟入模型學習
- 利用測試資料交叉驗證
- 安裝攝影機與麥克風
- 即時拍攝撥放與語音辨識
- 顯示結果
- 取特徵/線上更新模型