勞動部產業新尖兵計畫

人工智慧金融應用與實務培訓班

Plus Capital 4 Plus

課程模組: AI 金融科技課程 - AI 程式設計

1. 機器學習與類神經網路

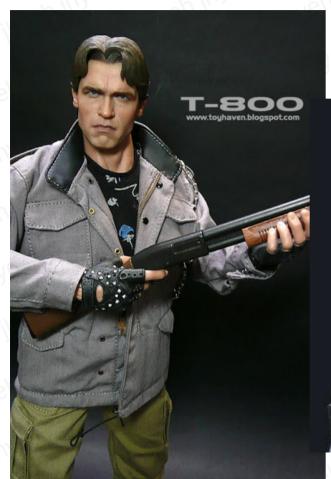
葉建華 (Yeh, Jian-hua)

tdi.jhyeh@tdi.edu.tw au4290@gmail.com

講次內容

- 什麼是機器學習?
- 機器學習的主要任務
- 類神經網路介紹
- 神經網路的理論與演算

什麼是機器學習?





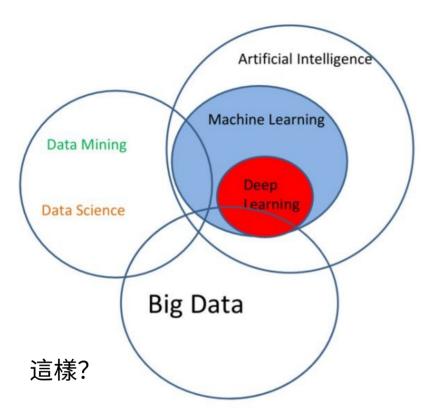
什麼是機器學習?

- 機器學習 (Machine Learning) 是人工智慧的一個子領域
- 機器學習的演算目標在於運用歷史資料來找出頻繁發生的樣式
 - 演算結果: 學習模型
 - 案例: 垃圾郵件分類,機器學習會找出垃圾郵件常用的字詞
- 理論基礎是以數學和統計學為主



機器學習的定位

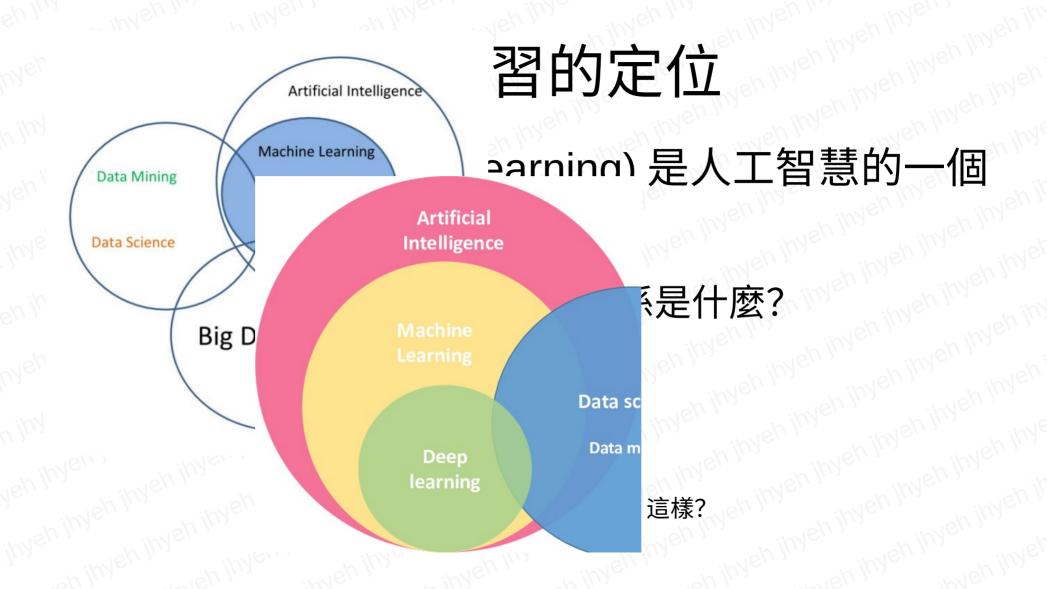
- 機器學習 (Machine Learning) 是人工智慧的一個 子領域
 - 然後咧? 和其他相關領域的關係是什麼?

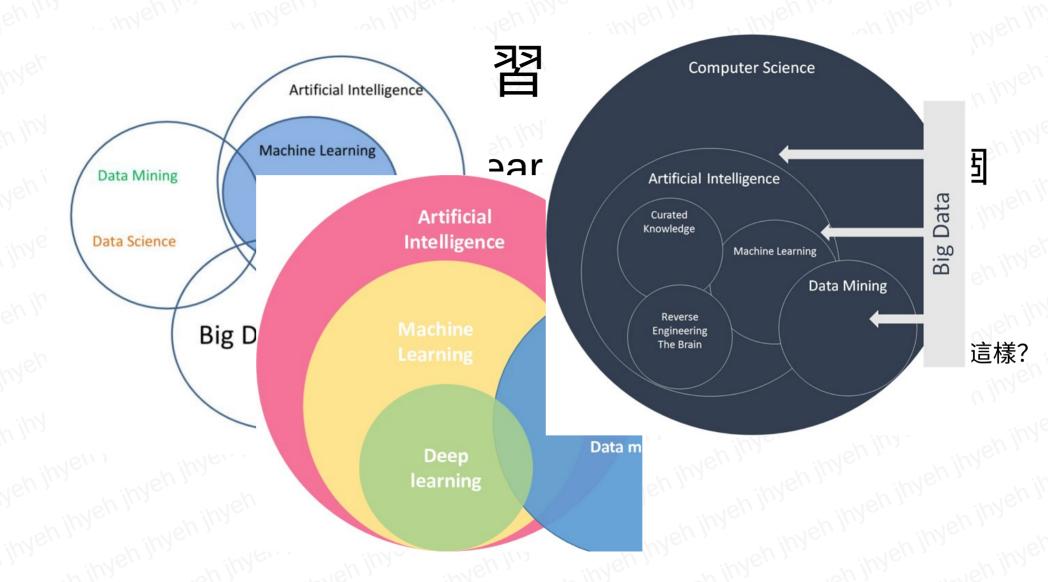


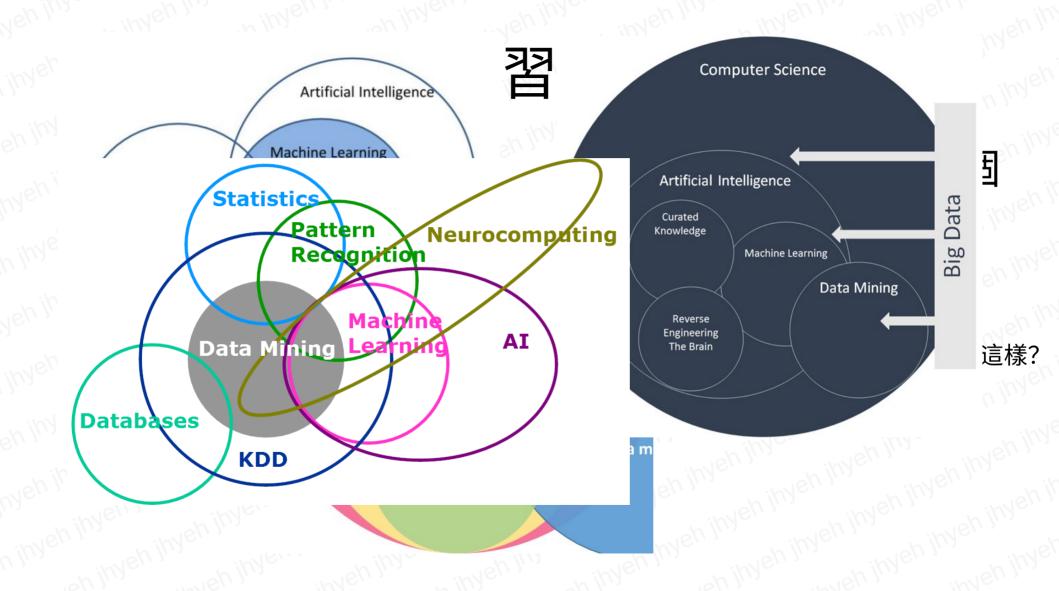
習的定位

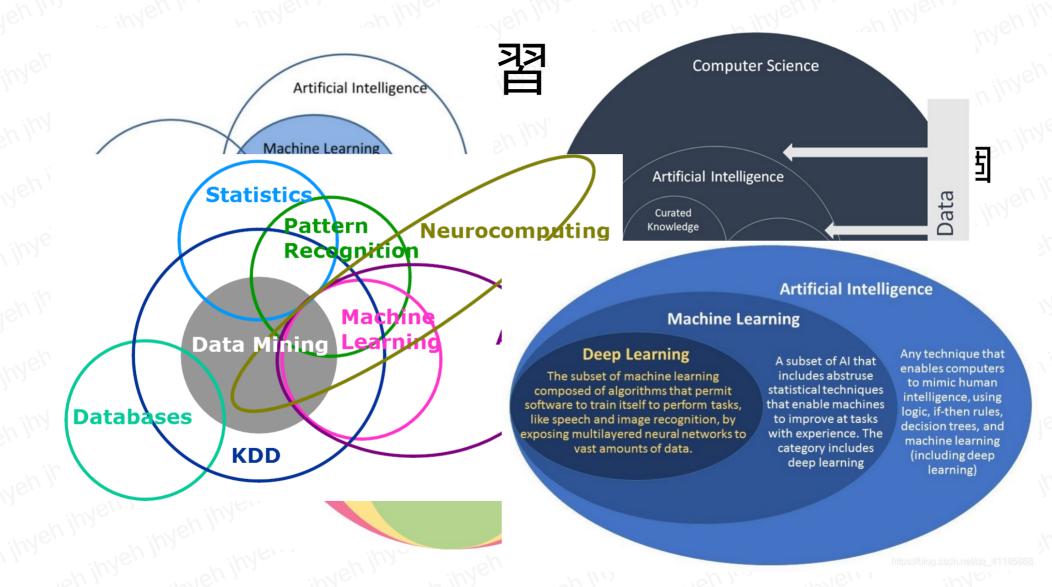
earning) 是人工智慧的一個

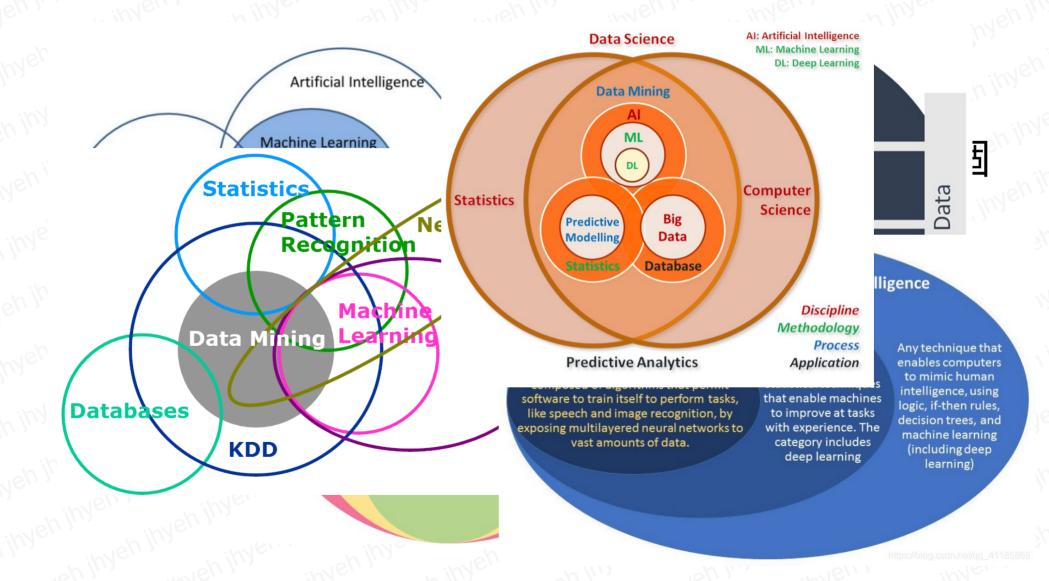
頁域的關係是什麼?

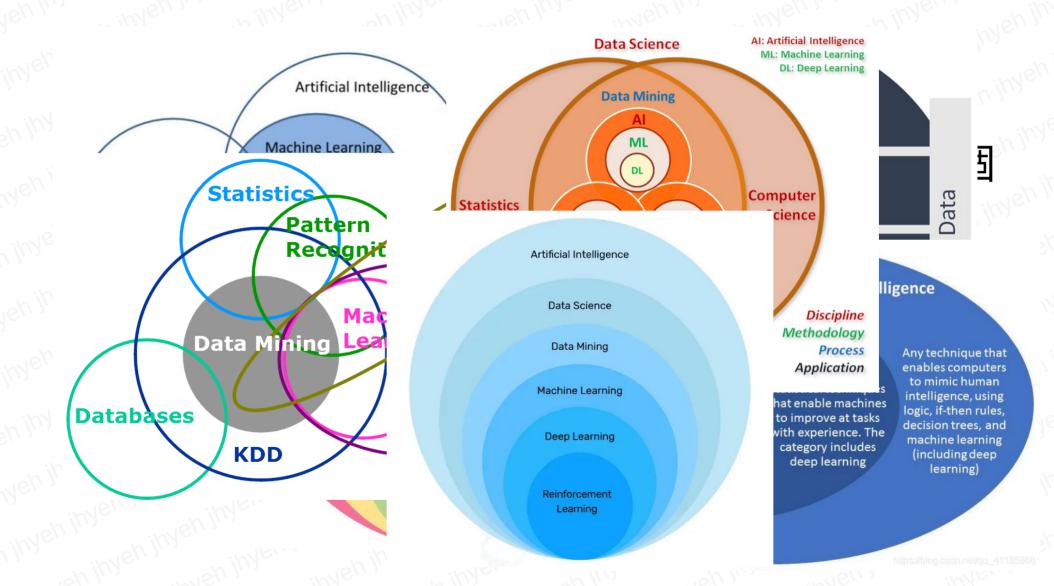


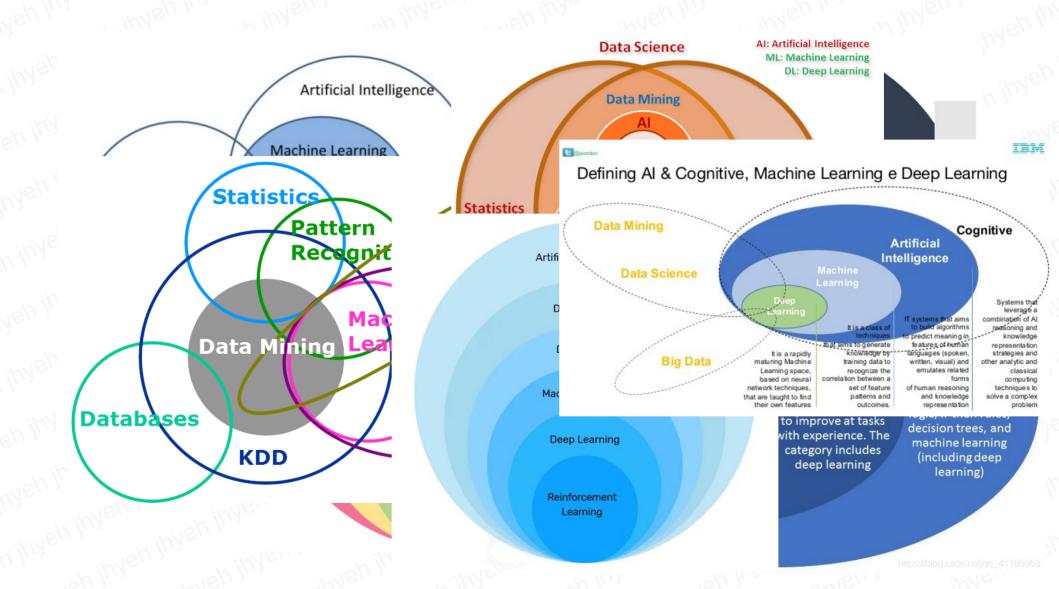


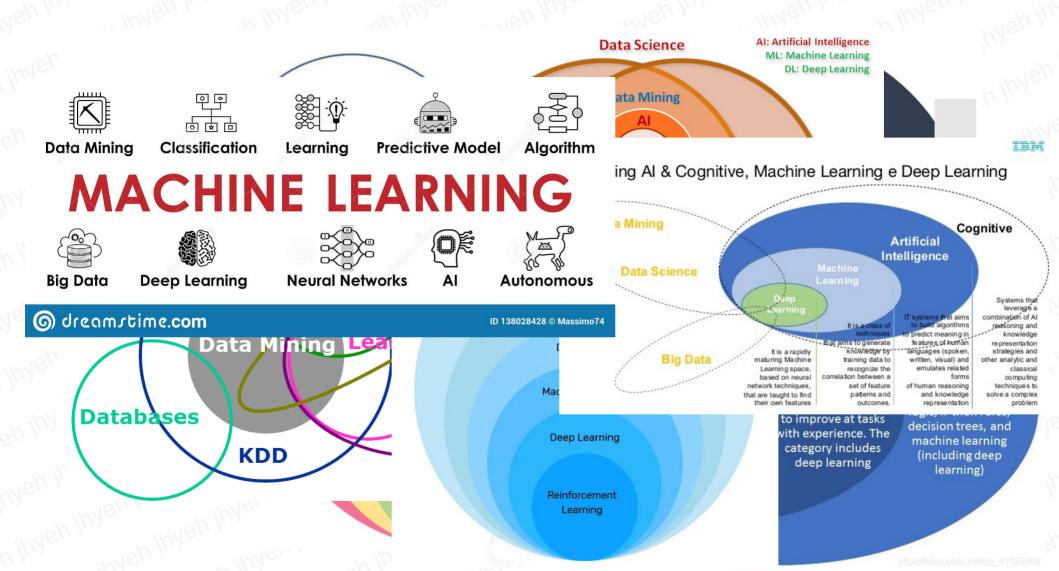


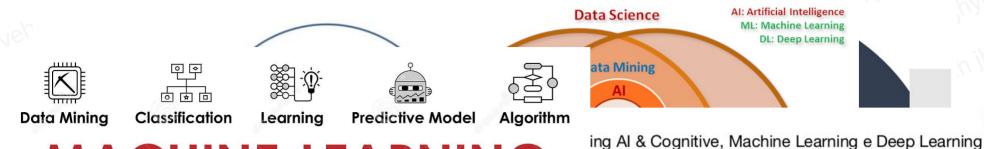




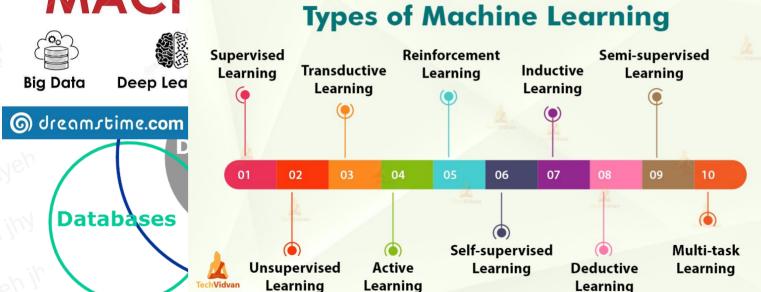








MACH



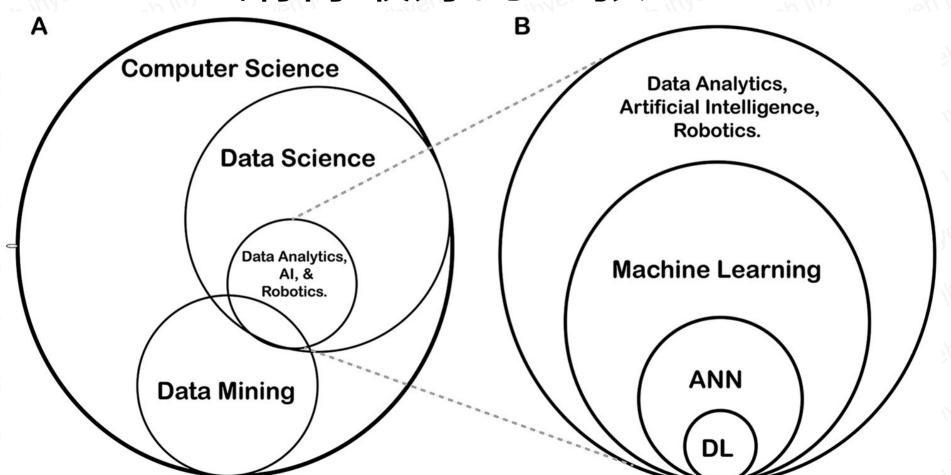
Cognitive Artificial Intelligence leverage a combination of Al reasoning and fe ature s of human representation languages (spoken. strategies and written, visual) and other analytic and re cognize the emulates related correlation between a computing set of feature of human reasoning techniques to patterns and and knowledge solve a complex outcomes. representation

nprove at tasks experience. The gory includes ep learning

decision trees, and machine learning (including deep learning)

Learning

講得最好的一張!



機器學習的限制

- 既然是找頻繁樣式,那沒看過的新樣式?
 - 歷史資料不再有用
- 模型可能過於單純
 - 只是樣式,會包含內容意涵嗎?
 - 模型懂得語義?
- 太過簡單的樣式會引發過度的結論
 - 就是太簡化問題!

政論節目要這樣才吵得起來!



機器學習的應用領域

- 生物科技:蛋白質分類、DNA序列預測 ...
- 財務金融: 詐騙偵測、輔助決策、價格預測 ...
- 機器視覺: 防盜保全、身份識別、行車輔助
- 商務行銷:產品推薦、關聯分析...
- 國家安全: 駭客偵測等



機器學習的應用領域

- 生物科技:蛋白質分類、DNA序列預測... 最近的疫苗 ..
- 財務金融: 詐騙偵測、輔助決策、價格預測 近年的股市 ...
- 機器視覺: 防盜保全、身份識別、行車輔助 瞧瞧特斯拉!
- 商務行銷: 產品推薦、關聯分析...
- 國家安全: 駭客偵測等

台灣通過反滲透法 ...



再一次,什麼是機器學習?

- 透過處理資料集,洞察其中的重要特性,讓機器可以從資料中理出一個「道理」
 - 可以了解資料內涵
 - 可以做分辨
 - 可以做預測

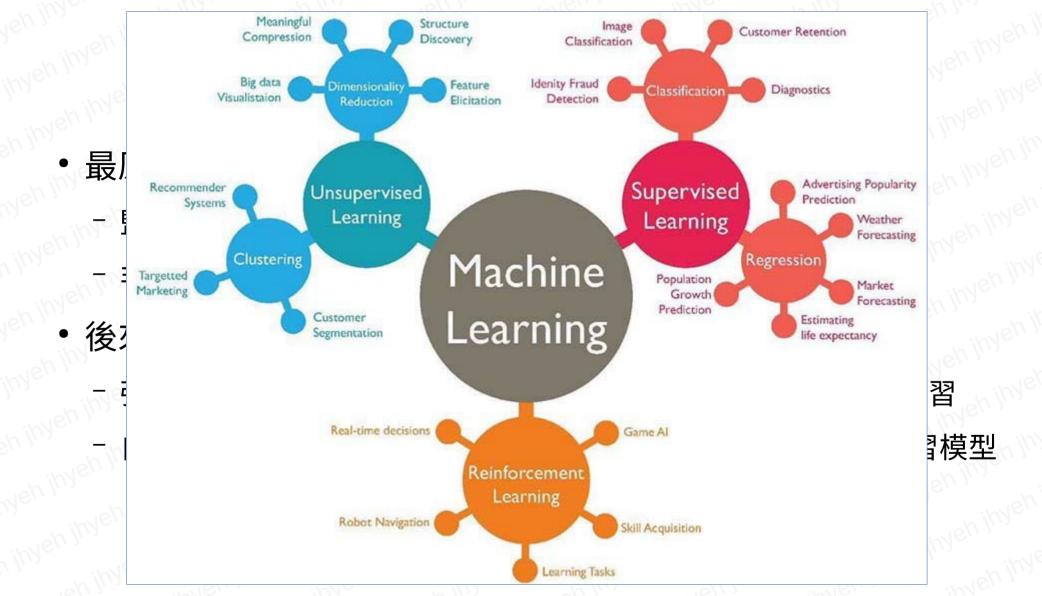


講次內容

- 什麼是機器學習?
- 機器學習的主要任務
- 類神經網路介紹
- 神經網路的理論與演算

機器學習的主要任務

- 最原始的任務分類
 - 監督式學習 (Supervised Learning)
 - 非監督式學習 (Unsupervised Learning)
- 後來還有很多從這裡再區分出的類別
 - 強化式學習 (Reinforcement Learning): 其實是一種非監督式學習
 - 自監督式學習 (Self-supervised Learning): 是一種混合式的學習模型



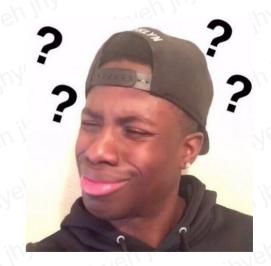
監督式學習

• 讓機器從標籤化 (labeled) 的資訊中學習出模式後做出預測的學習方式

- 標籤化的資訊 = 有答案的參考書
- 學習 = 不斷答題並修正
- 預測 = 上場作答

監督式學習

- 特色
 - 倚靠大量的事前人工作業
 - 建立標籤化的資料
 - 人工智慧? 工人智慧!

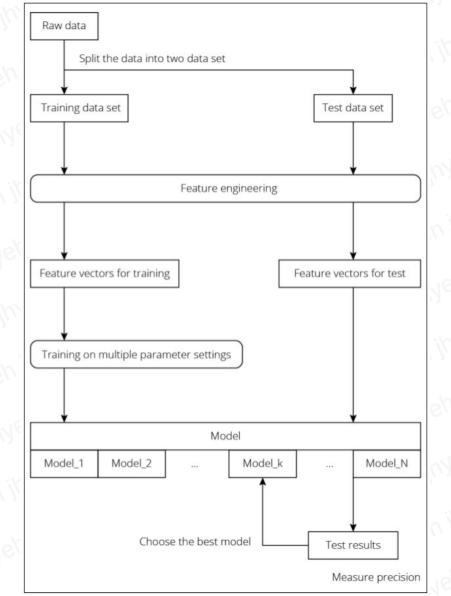


監督式學習

- 常見的演算法
 - 類神經網路: Artificial Neural Networks
 - 決策樹學習: Decision Trees
 - 最近鄰居法: K-nearest Neighbors
 - 支持向量機: Support Vector Machines
 - 貝氏分類器: Naive Bayes theory
 - 以及眾多以上基本演算法的延伸...

監督式學習的 運作方式

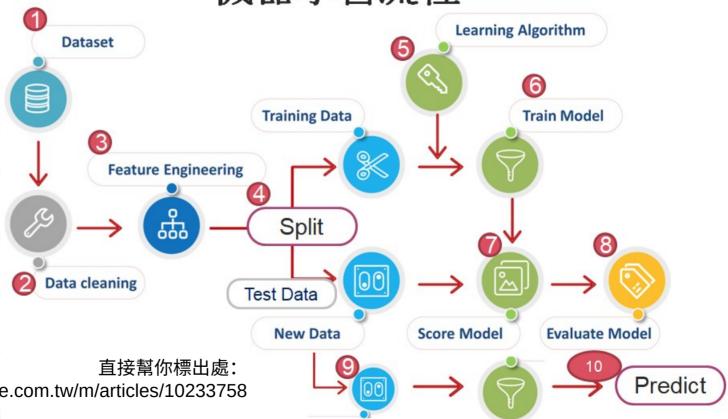
- 分出訓練集和測試集
- 訓練集建模,訓練集 測模



30 秒 Quiz!

機器學習流程

• 請說明本圖 錯誤之處!



https://ithelp.ithome.com.tw/m/articles/10233758

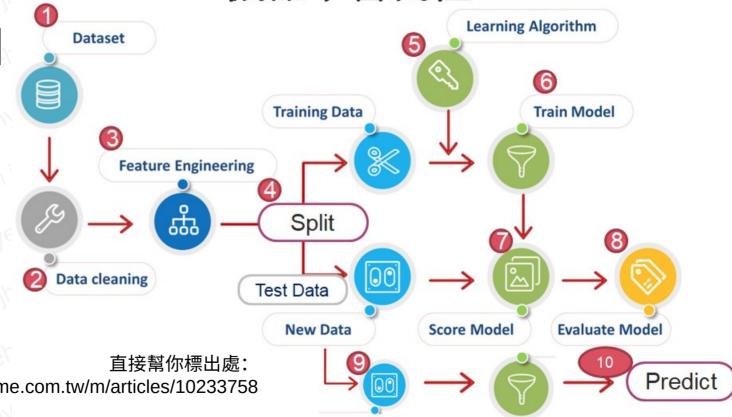
30 秒 Quiz!

它其實是在講 Supervised Learning,

不夠精確的部份你就饒了它吧!

機器學習流程

• 請說明本圖 錯誤之處!



專業的來 #to professional

https://ithelp.ithome.com.tw/m/articles/10233758

真正的問題是在 Feature Engineering!

- 為什麼?
- 答:為什麼假設中將
 來才會出現的 Test
 Data 可以先做
 Feature Engineering?

機器學習流程 Learning Algorithm Dataset **Training Data** Train Model **Feature Engineering** Split Data cleaning **New Data** Score Model **Evaluate Model**

超多人犯這個錯誤,連學術論文都是!

非監督式學習

對資料依照關聯性去歸類 (Co-occurance Grouping)、找出潛在規則 (Association Rule Discovery)、或形成群集 (Clustering)

- 資料不需要事先以人力處理標籤
- 不對資訊做判別

非監督式學習

- 特色
 - 找出潛在的特徵、規則、結構
 - 結果可能很有意義
 - 結果也可能沒有意義

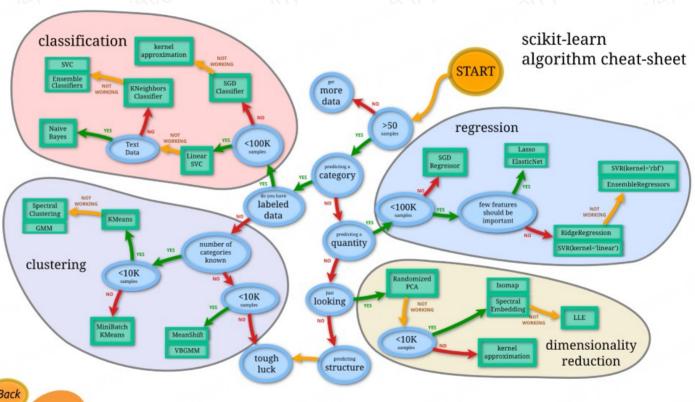


非監督式學習

- 常見的演算法
 - 分群法:以 K-分群法 (K-means Clustering) 為代表
 - 關聯規則分析: Apriori Association Analysis
 - 資料維度縮減: 主成份分析 PCA(Principal Component Analysis)

Scikit-Learn 的建議圖

• 有趣,但僅 供參考





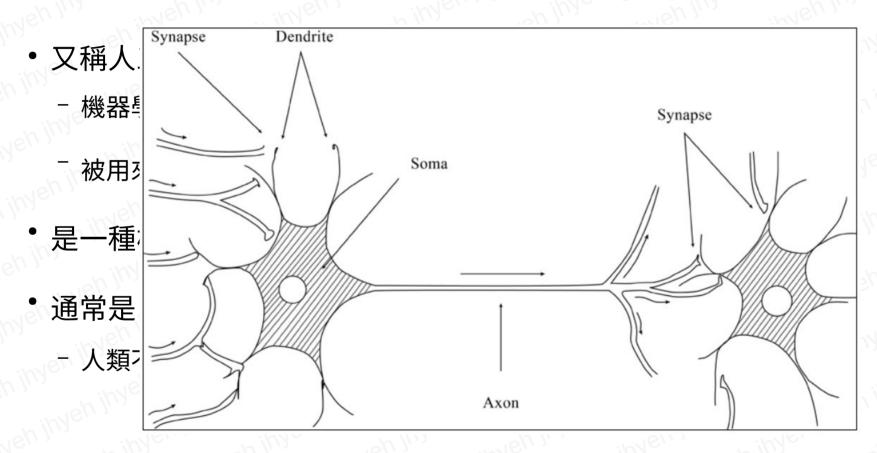
講次內容

- 什麼是機器學習?
- 機器學習的主要任務
- 類神經網路介紹
- 神經網路的理論與演算

類神經網路介紹

- 又稱人工神經網路, Artificial Neural Networks, ANN
 - 機器學習演算法的一種
 - 一被用來衍生出深度學習領域
- 是一種模仿生物神經網路的結構和功能的計算模型
- 通常是由大量的人工神經元連結進行計算
 - 人類不也是這樣?

類神經網路介紹

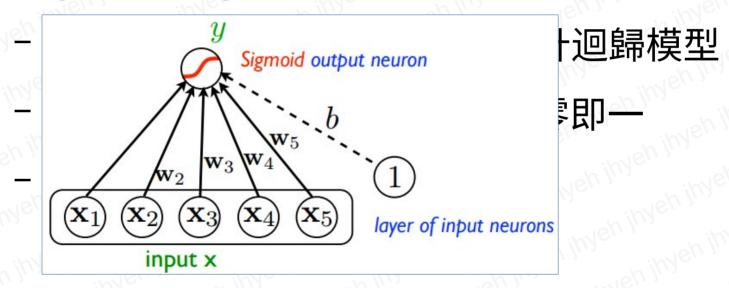


近似神經元的計算

- Logistic Regression
 - 一種以伯努利分布為基礎的統計迴歸模型
 - 伯努利分布就是 0-1 分布,非零即一
 - 可以視為單一人工神經元運作

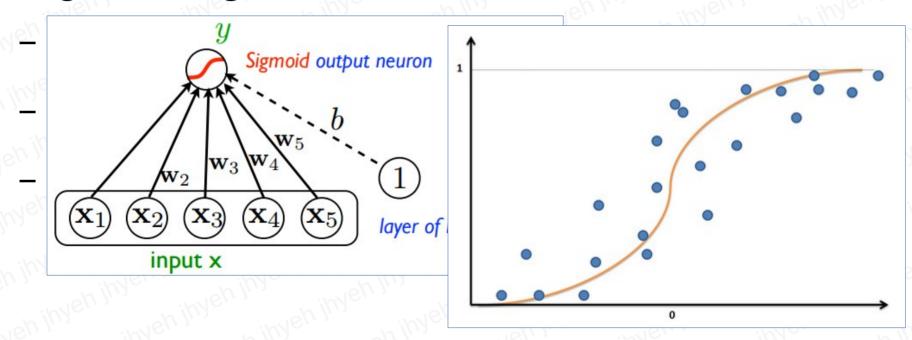
近似神經元的計算

Logistic Regression



近似神經元的計算

Logistic Regression



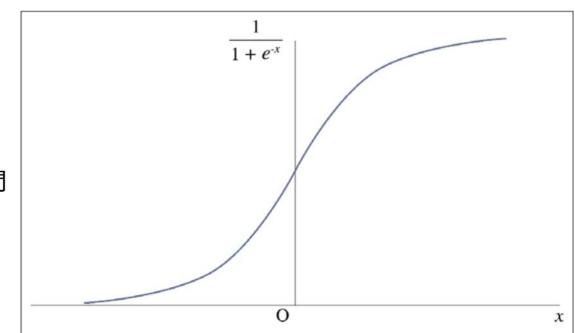
什麼? Sigmoid 函數?

• 長這樣

$$\sigma(x) = \frac{1}{1 + e^{-x}}$$

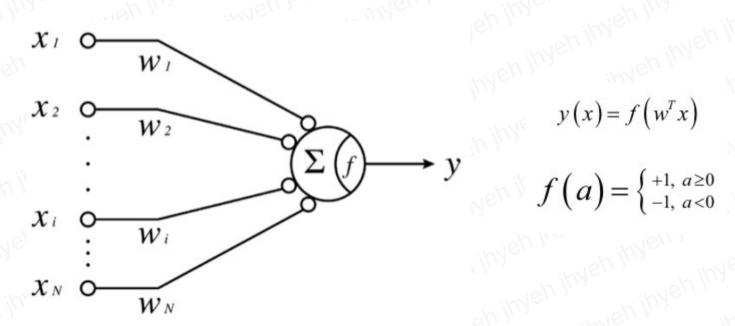
The graph of this function can be illustrated as follows:

意義上是要將 x 對應到 [0,1] 之間



人工神經元

• 單層神經網路



講次內容

- 什麼是機器學習?
- 機器學習的主要任務
- 類神經網路介紹
- 神經網路的理論與演算

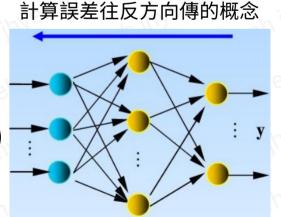
神經網路的理論與演算

- 理論部份
 - 透過<mark>適當層數和個數</mark>的神經網路,可以表達出任意資料集切 割邊界(高維度,超平面)
 - 每一層神經元的輸出都是下一層神經元的輸入
 - -權重w對了,最終輸出就會對
 - 所以層數和每層神經元個數決定了 w 有多少
 - => 也就是計算量有多少

神經網路的理論與演算

- 演算部份
 - 演算就著重在「權重w對了」這句話
 - 調整權重的方式有很多,這是個研究領域
 - 我們用現成的研究成果即可
 - 「倒傳遞神經網路」

Back Propagation Neural Network(BPNN)



Let *t* be the value of the labeled data. Then, the formula can be represented as follows:

$$t \in \left\{-1, 1\right\}$$

If some labeled data belongs to class 1, C_1 , we have t = 1. If it belongs to class 2, C_2 , we have t = -1. Also, if the input data is classified correctly, we get:

$$\begin{cases} w^{T} x_{n} > 0 \text{ where } x_{n} \in C_{1} \\ w^{T} x_{n} < 0 \text{ where } x_{n} \in C_{2} \end{cases}$$

So, putting these equations together, we have the following equation of properly classified data:

$$w^T x_n t_n > 0$$

eptron by minimizing the

繁複的計算,是我們預備要跳過的流程 ...

$$E(w) = -\sum_{n \in M} w^T x_n t_n$$

Here, E is called the error function. M shows the set of misclassification. To minimize the error function, gradient descent, or steepest descent, an optimization algorithm is used to find a local minimum of a function using gradient descent. The equation can be described as follows:

$$w^{(k+1)} = w^{(k)} - n\nabla E(w) = w^{(k)} + \eta x_n t_n$$

Here, η is the learning rate, a common parameter of the optimization algorithm that adjusts the learning speed, and k shows the number of steps of the algorithm.

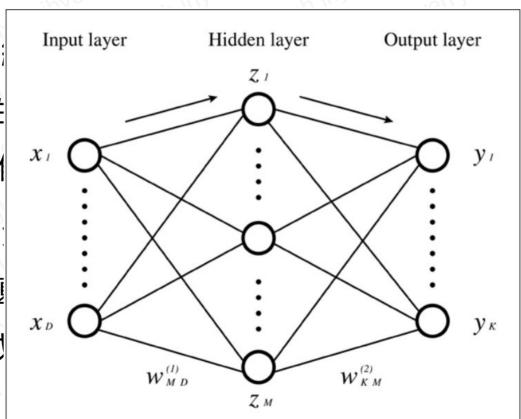
MLP, Multi-Layer Perceptron

- 由於單一神經元的空間分割能力有限
 - 只能做線性分割
 - 無法解複雜、非線性的問題
- 多層次神經元可以解非線性問題
 - 剩下的問題是要「多複雜」
 - 越多層造成的誤差倒傳遞問題也會越嚴重

有名的「梯度消失」問題!

MLP, Multi-Layer Perceptron

- 由於單一神
 - 只能做線性
 - 無法解複新
- 多層次神經
 - 剩下的問題
 - 越多層造成



引題!

這個講次中,你應該學到了...

- 了解何謂機器學習
- 認識機器學習的種類與任務
- 類神經網路的定義
- 類神經網路的運算概念

