機器學習 Machine Learning

Why Learn Machine Learning



統計學

- 強調因果關係
- 解釋性強
- 預測性不強

機器學習

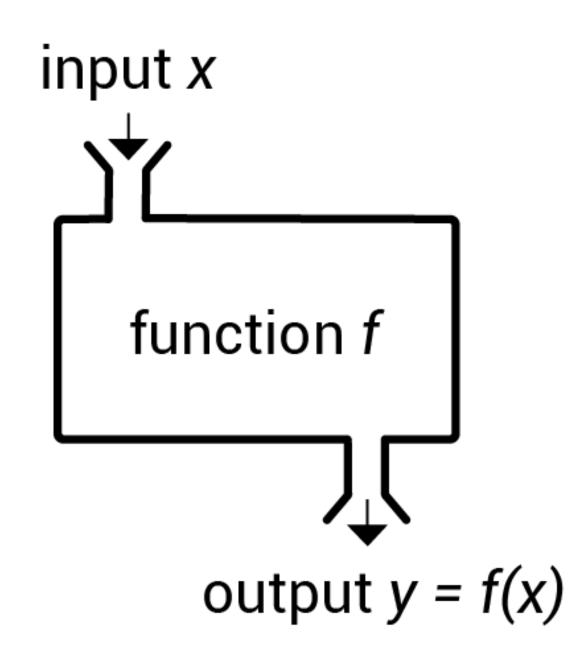
- 強調預測能力
- 預測性強
- 解釋性不強



Al vs ML vs DL

1.機器學習:讓機器去學習

- 找出特定的function-f(x)
- 根據過去的數據預測未來的結果



Ex.

身高y,體重x y=150+0.4x 體重 x=60,y=174 體重 x=80,y=182

現實:



- 4.BMI
- 5. 肌肉量
- 6.健康狀況
- 7.種族



 $L(b, W_1, W_2,...)$

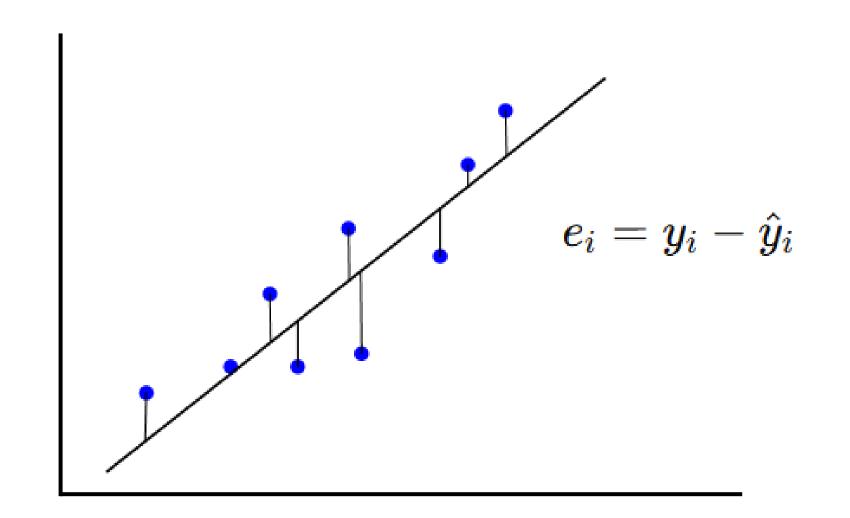
2.Loss Function

Ex. 身高y,體重x

$$x=60,y=174$$

若y=150+0.3x

$$x=80,y=174$$



a.MSE (Mean Square Error):

預測值與實際值之差的平方的平均

$$MSE = rac{1}{n}\sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y}_i)^2$$

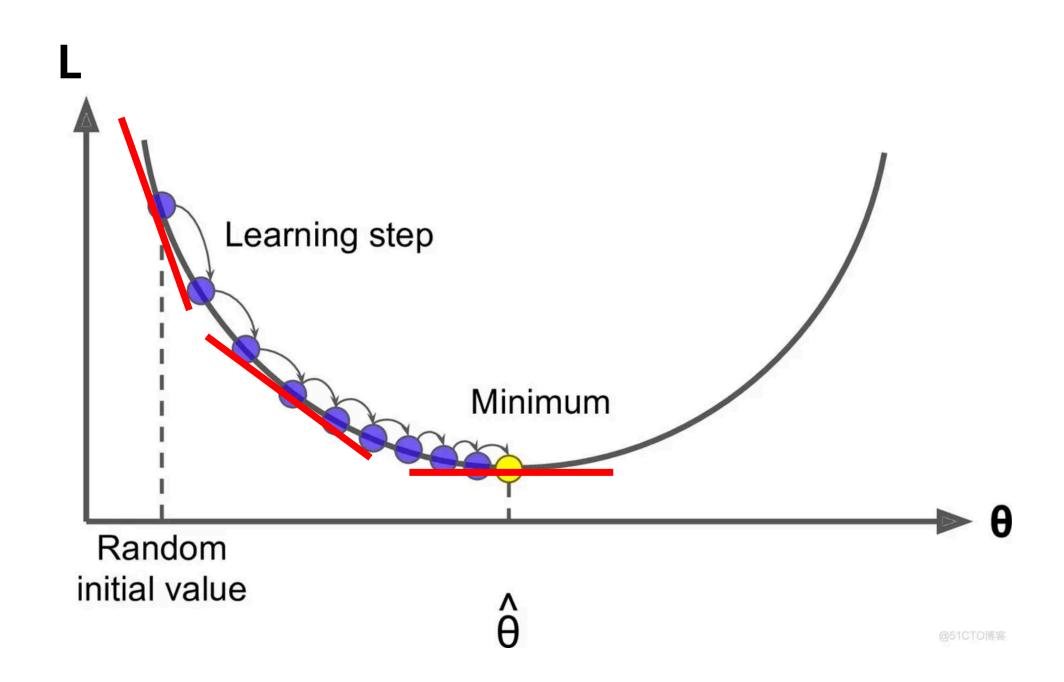
b.MAE(Mean Absolute Error):

預測值與實際值之差的絕對值的平均

$$MAE = rac{1}{n} \sum_{i=1}^n |y_i - \hat{y}_i|$$

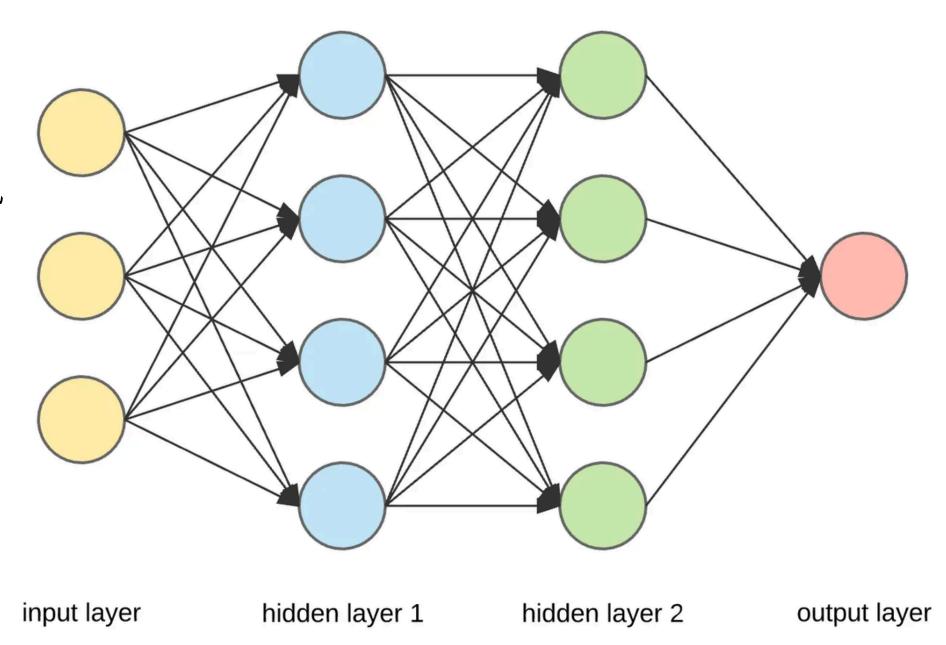
3.Optimize

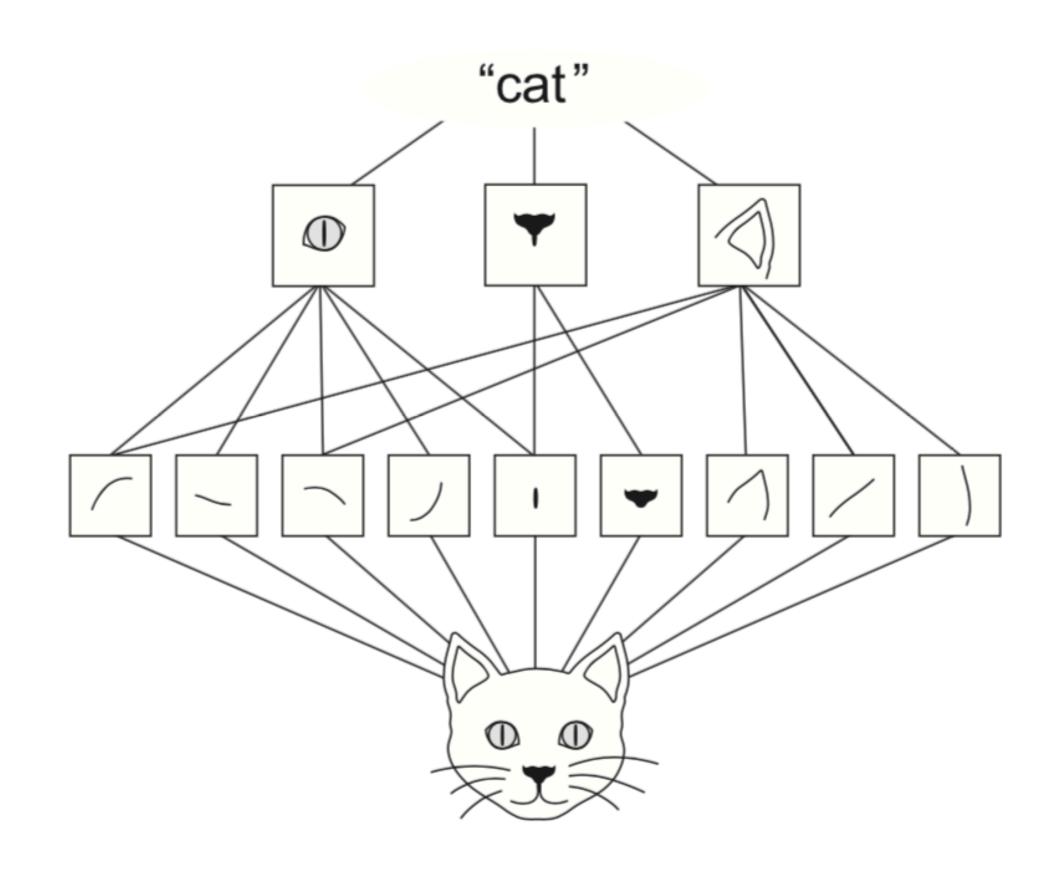
Gradient Descent(梯度下降) 透隨機選取初始值點 並透過微分找取Minimum



深度學習

- 按照人類大腦設計的神經網路
- 神經元會協同合作以學習和處理資訊
- CNN · RNN · LSTM





機器學習的應用



零售業:個人化推薦系統



交通運輸:自動駕駛與路線優化



醫療保健:疾病診斷與個人化治療



金融業:詐欺檢測與風險評估



語音: 抗噪耳機,可辨別噪音

● 監督式學習(Supervised Learning)

有標準答案,提供有標籤(Label)的數據做為訓練

● 非監督式學習(Unsupervised Learning)

沒有標準答案,機器透過尋找資料的特徵,自己進行分類

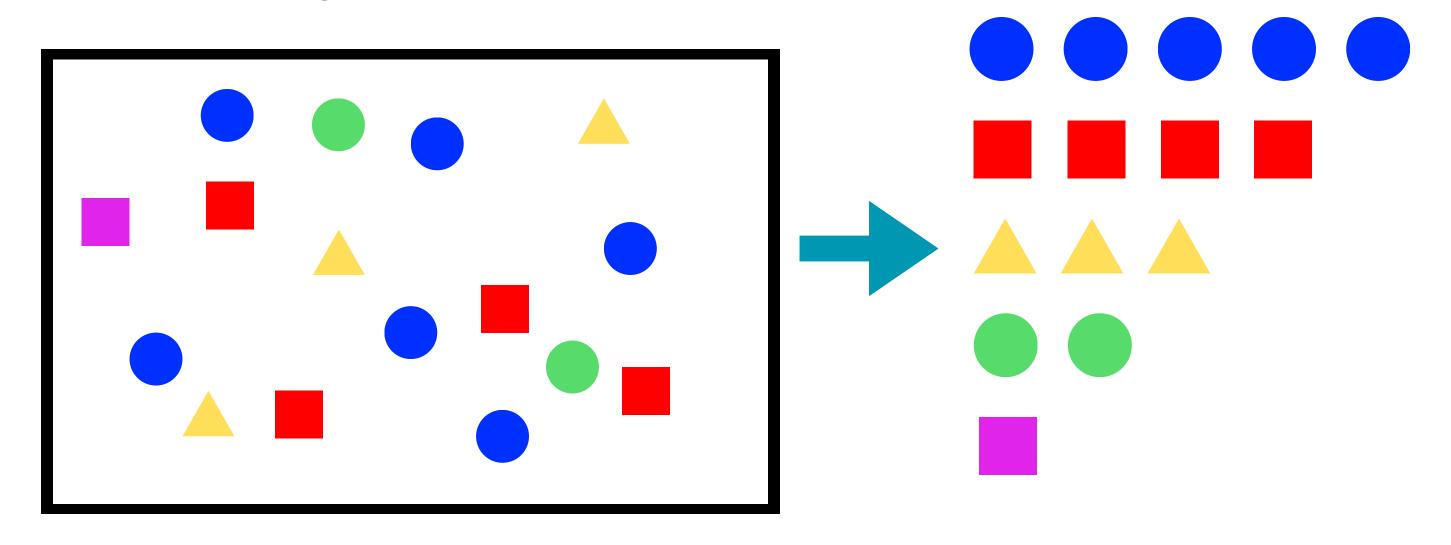
● 強化學習(Reinforcement Learning)

透過獎勵/懲罰機制(Positive/Negative Reward)來學習根據反饋的好壞,機器會自行逐步修正

1.監督式學習(Supervised Learning)

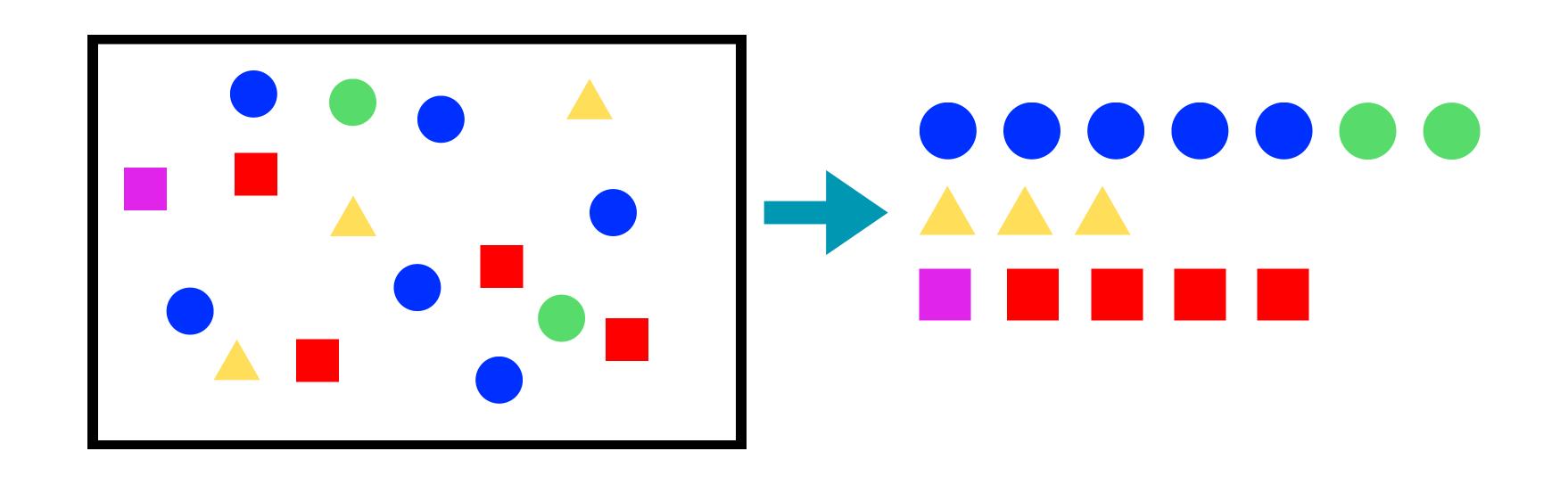
有標準答案,提供有標籤(Label)的數據做為訓練

- 分類問題(Classification):答案為一個類別
- 回歸問題(Regression):答案為一個數值



2.非監督式學習(Unsupervised Learning)

沒有標準答案,機器透過尋找資料的特徵,自己進行分類



3.強化學習(Reinforcement Learning)

透過獎勵/懲罰機制(Positive/Negative Reward)來學習根據反饋的好壞,機器會自行逐步修正

Ex.

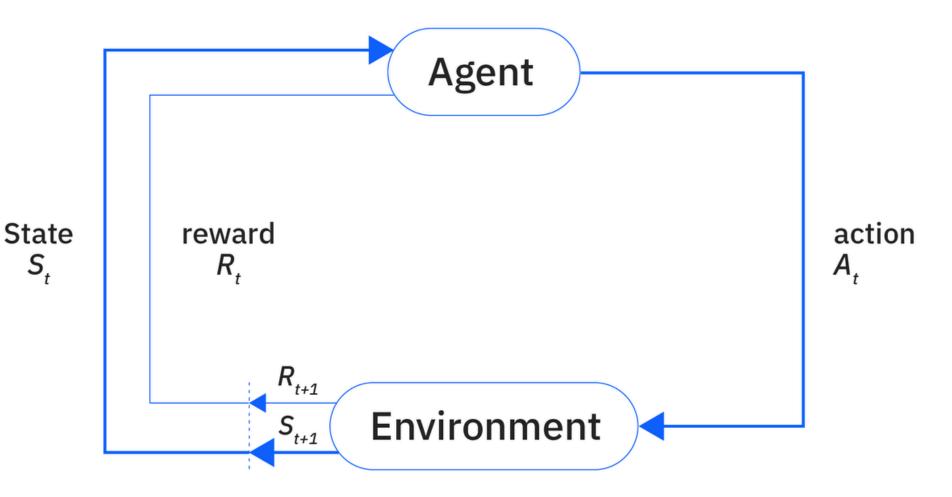
Agent:馬力歐

Environment:遊戲世界(敵人、障礙物)

Actions:左右移動、跳躍

Reward:吃金幣+10分、受傷-10分

State:血量、位置



機器學習的流程

1.收集資料 (Gathering data)

5.評估分析 (Evaluation)

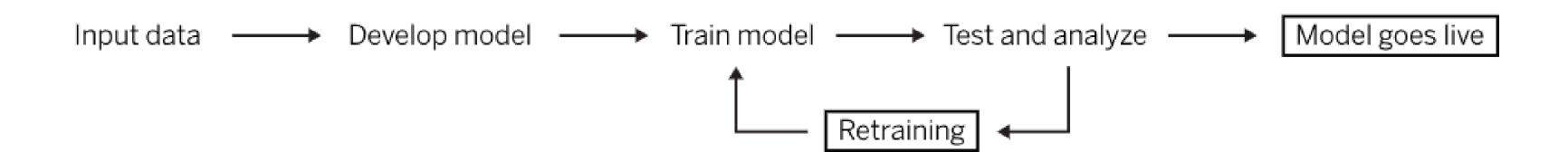
2.準備數據 (Preparing that data)

6.調整參數 (Hyperparameter tuning)

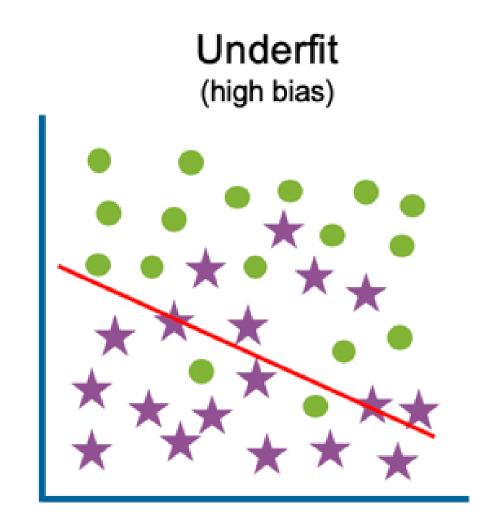
3.選擇模型 (Choosing a model)

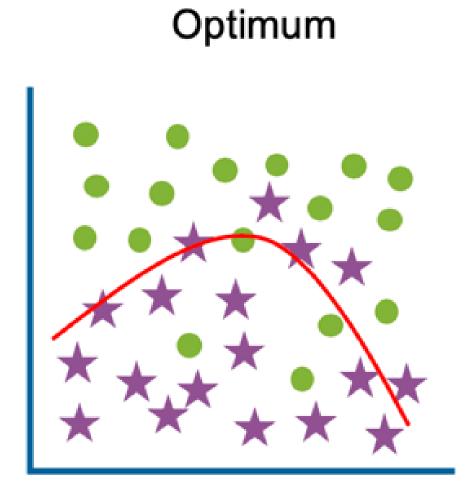
7.預測推論 (Prediction)

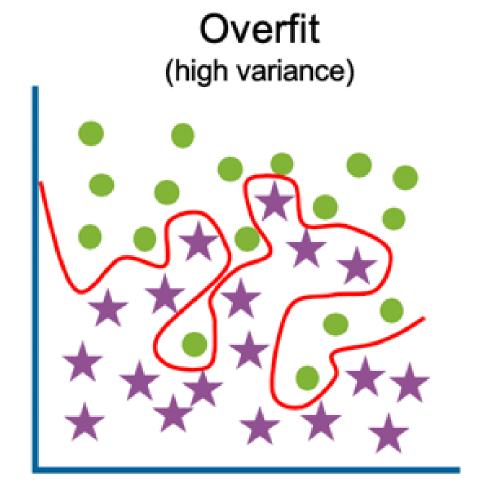
4.訓練機器 (Training)



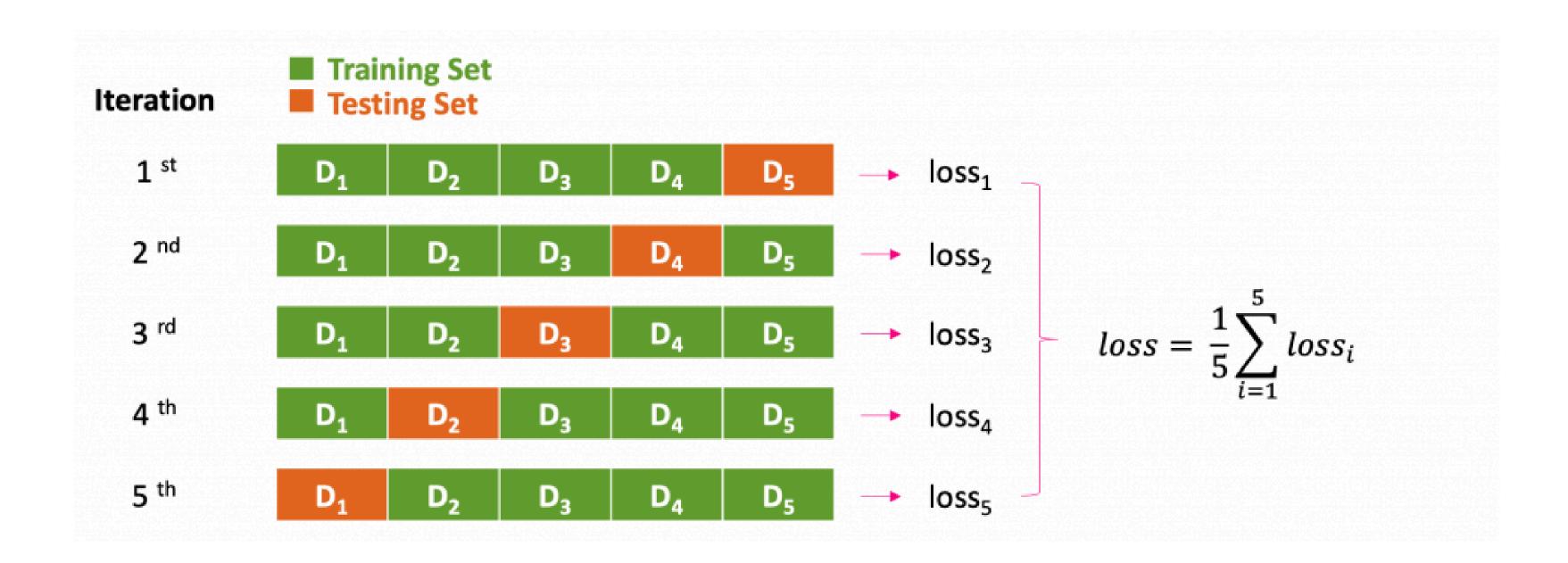
Overfitting







K-Fold



模型評估指標

混淆矩陣(Confusion Matrix)

預測Positive

True Positive (TP)

False Positive 實際Negative (FP)

實際Positive

Type1 error

預測Negative

False Negative (FN)

Type2 error

True Negative (TN)

Accuracy(準確率)=

總體預測正確的比例

TP+TN TP+TN+FP+FN

TP

Precision(精確率)= TP+FP

預測為正,實際為正的比例

Recall(召回率)= TP+FN

實際為正,預測為正的比例

F1 Socre= 2* Precision*Recall Precision+Recall

Thanks