

機器學習模型中的目標函數

- 機器學習模型的目標函數中有兩個非常重要的元素
 - · 損失函數 (Loss function)
 - · 正則化 (Regularization)
- 損失函數衡量預測值與實際值的差異,讓模型能往正確的方向學習
- 正則化則是避免模型變得過於複雜,造成過擬合 (Over-fitting)

回歸模型與正規化

- 前兩天學習到的回歸模型,我們只有提到損失函數會用 MSE 或 MAE
- 為了避免 Over-fitting,我們可以把正則化加入目標函數中,此時目標 函數 = 損失函數 + 正則化
- 正則化可以懲罰模型的複雜度,當模型越複雜時其值就會越大

正則化函數

- 正則化函數是用來衡量模型的複雜度
- 。該怎麼衡量?有 L1 與 L2 兩種函數
- α weights
- L2: α (weights)²
- 這兩種都是希望模型的參數數值不要太大,原因是參數的數值變小,噪音對 最終輸出的結果影響越小,提升模型的泛化能力,但也讓模型的擬合能力下 降

LASSO, Ridge Regression

- LASSO 為 Linear Regression 加上 L1
- Ridge 為 Linear Regression 加上 L2
- 其中有個超參數 α 可以調整正則化的強度
- ◎ 簡單來說,LASSO 與 Ridge 就是回歸模型加上不同的正則化函數



請跳出PDF至官網Sample Code&作業 開始解題

