

Day 23 特徵工程

類別型特徵-均值編碼





陳明佑



本日知識點目標

- 知道當類別特徵與目標明顯相關時,該用什麼編碼方式
- 知道均值編碼可能有什麼問題
- 知道應該使用何種方式修正均值編碼的問題

知識地圖 特徵工程 類別型特徵 - 均值編碼



機器學習概論 Introduction of Machine Learning

監督式學習 Supervised Learning

新處理 Processing — 數據分析 Exploratory Data Analysis 特徵 工程 Feature Engineering

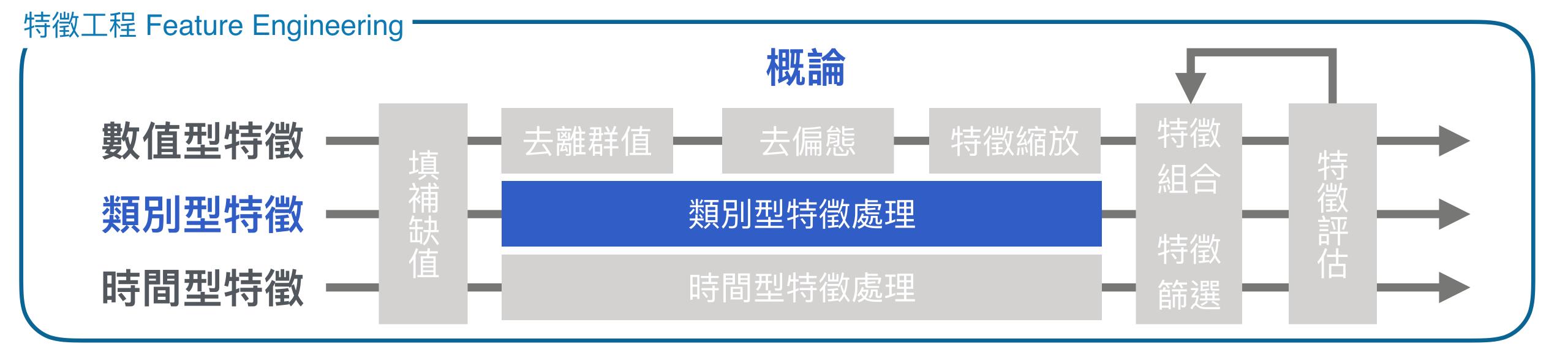
模型 選擇 Model selection

參數調整 Fine-tuning

集成 Ensemble 非監督式學習 Unsupervised Learning

> 分群 Clustering

降維 Dimension Reduction



均值編碼(1/2)



額外線索:如果類別特徵看起來與目標值有顯著相關,應該如何編碼?

行政區

大安區

南港區

大安區

大安區

南港區

文山區

房產價位

4500萬

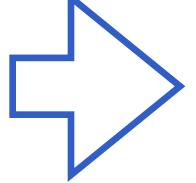
1500萬

3500萬

2500萬

1800萬

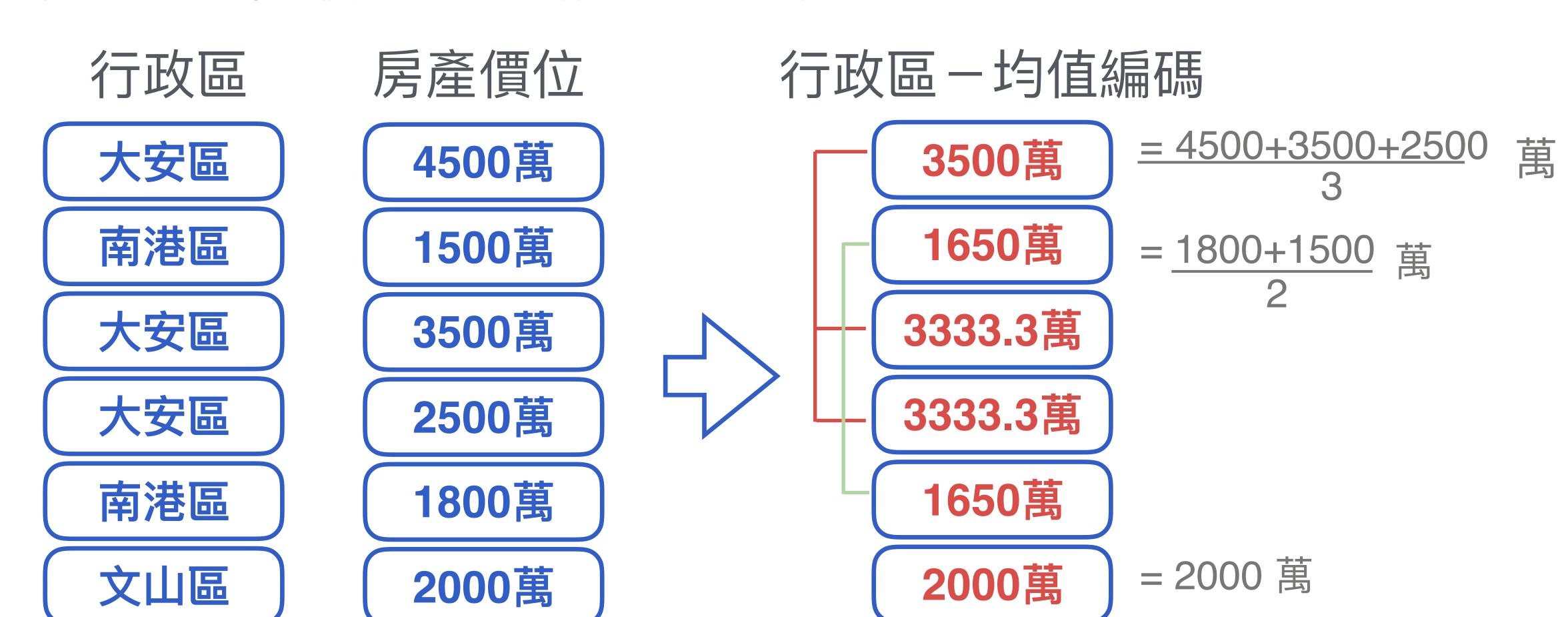
2000萬



均值編碼(2/2)



均值編碼 (Mean Encoding):使用目標值的平均值,取代原本的類別型特徵*在部分模型中,使用均值編碼作為類別型特徵預設編碼方式



平滑化 (Smoothing) (1/2)



如果交易樣本非常少, 且剛好抽到極端值, 平均結果可能會有誤差很大



想想看:這個問題如何解決?

平滑化 (Smoothing) (2/2)



因此, 均值編碼還需要考慮紀錄筆數, 當作可靠度的參考



- ◎ 當平均值的可靠度低時, 我們會傾向相信全部的總平均
- ◎ 當平均值的可靠度高時, 我們會傾向相信類別的平均
- 依照紀錄筆數,在這兩者間取折衷

平滑化公式與小提醒



均值編碼平滑化

新類別均值 =

原類別平均*類別樣本數+全部的總平均*調整因子類別樣本數+調整因子

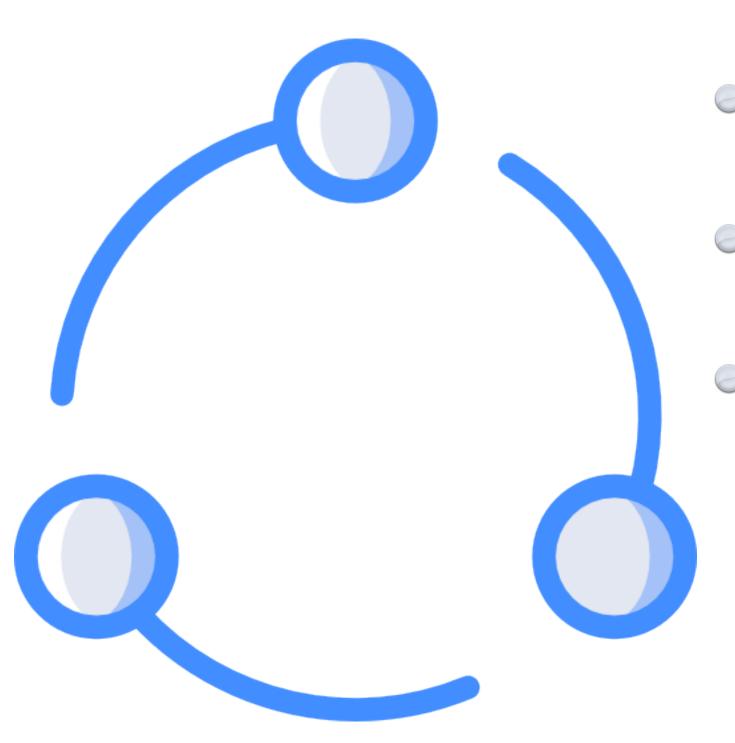
*調整因子用來調整平滑化的程度,依總樣本數調整

小提醒:均值編碼容易 overfitting

雖然均值編碼符合直覺,並且也是強大的編碼方式 但實際上使用時很容易 overfitting (即使使用了平滑化) 所以需確認是否適合再使用 (用 cross validation 確認使用前後分數)

重要知識點複習





- 當類別特徵與目標明顯相關時,該考慮採用均值編碼
- 知道均值編碼最大的問題,在於相當容易 Overfitting
- 平滑化的方式能修正均值編碼容易 Overfitting 的問題, 但效果有限,因此仍須經過檢驗後再決定是否該使用均 值編碼



請跳出PDF至官網Sample Code&作業 開始解題

