

知識地圖 特徵工程 特徵組合 - 類別與數值組合

機器學習概論 Introduction of Machine Learning

監督式學習 Supervised Learning

特徵 工程 Feature Engineering

模型 選擇 Model selection

參數調整 Fine-tuning

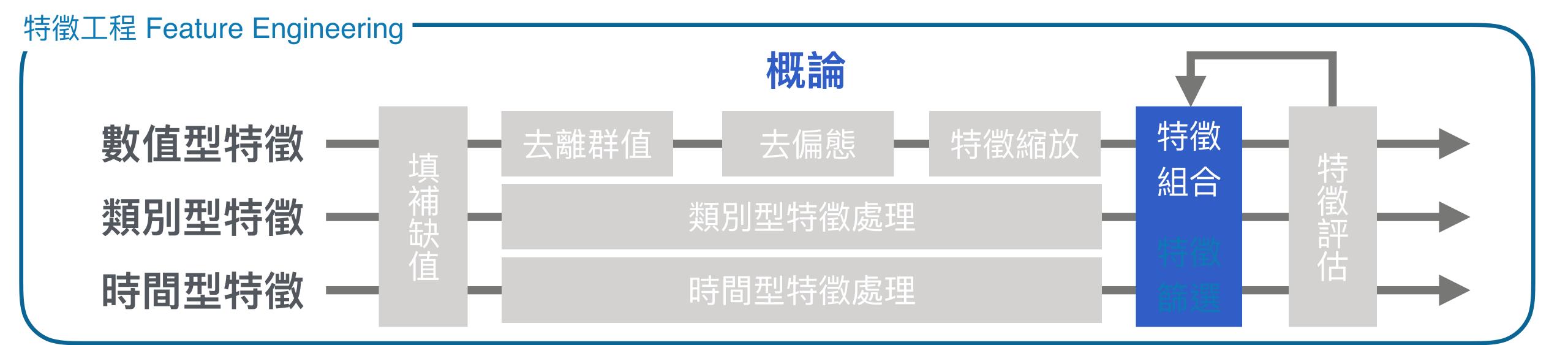
集成

Ensemble

非監督式學習 Unsupervised Learning

> 分群 Clustering

降維 Dimension Reduction



本日知識點目標

- 類別型特徵也能和數值特徵組成新特徵嗎?
- 群聚編碼有哪些操作運算可以使用?
- 群聚編碼與之前的均值編碼最主要有什麼不同?

群聚編碼 (1/2)

既然數值型特徵之間能合成新特徵,那麼類別與數值型之間也能嗎?

例:保費續約預測中,已知險種(類別型)與前一年度保費(數值型)都是重要特徵是否可以組合兩者,形成新特徵?



群聚編碼 (2/2)

類似均值編碼的概念,可以取類別平均值 (Mean) 取代險種作為編碼 但因為比較像性質描寫,因此還可以取其他統計值,如中位數 (Median),眾數 (Mode),最大值(Max),最小值(Min),次數(Count)...等

險種	前一年保費	平均值	最大值	次數
第三責任險	2600	2466.7	2600	3
竊盜險	1600	1500	1600	2
第三責任險	2500	2466.7	2600	3
第三責任險	2300	2466.7	2600	3
竊盜險	1400	1500	1600	2

群聚編碼 (Group by Encoding)

- 數值型特徵對文字型特徵最重要的特徵組合方式
- 常見的有 mean, median, mode, max, min, count 等
- 與均值編碼 (Mean Encoding) 的比較

名稱	均值編碼 Mean Encoding	群聚編碼 Group by Encoding
平均對象	目標值	其他數值型特徵
過擬合 (Overfitting)	容易	不容易
對均值平滑化 (Smoothing)	需要	不需要

群聚編碼的常見疑問

Q1:什麼時候需要群聚編碼?

Ans: 與數值特徵組合相同,

先以領域知識或特徵重要性挑選強力特徵後,再將特徵組成更強的特徵

兩個特徵都是數值就用特徵組合, 其中之一是類別型就用聚類編碼

*特徵重要性會於 Day 29 再與各位詳述

Q2:聚類編碼時,該如何挑選平均/最大值/次數...等統計值?

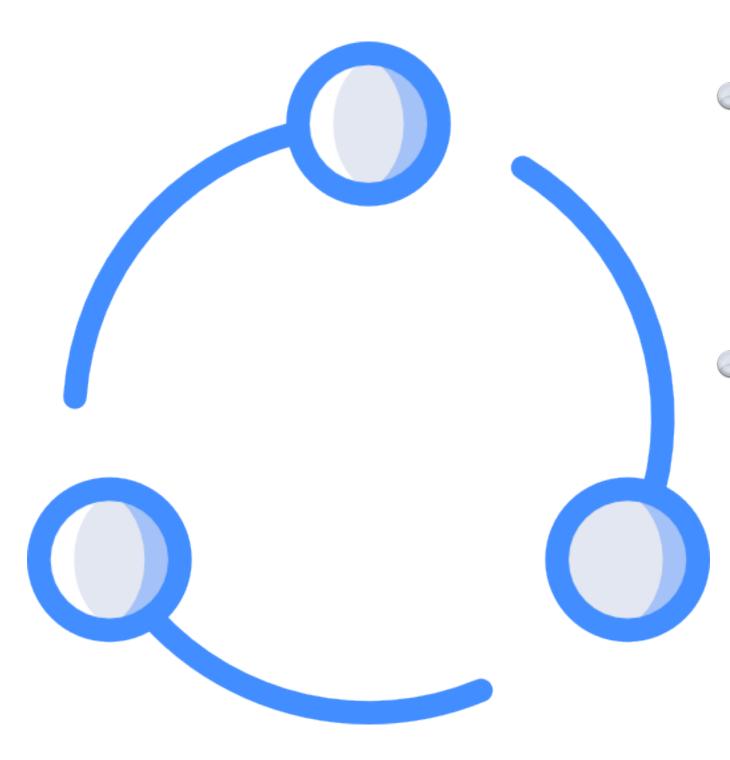
Ans: 依照 領域知識 挑選,或亂槍打鳥後再以 特徵重要性 挑選

Q3: 亂槍打鳥? 不會造出無用的特徵嗎?

Ans:機器學習的特徵是 寧濫勿缺的,

因為以前以非樹狀模型為主,為了避免共線性,會很注意類似的特徵不要增加太多但現在強力的模型都是樹狀模型,所以只要有可能就通通做特徵囉

重要知識點複習



- 類別特徵與數值特徵,可以使用群聚編碼組合出新的特徵
- 群聚編碼最常使用的運算是 mean, 除此之外還有median、mode、max、min、count等統計量可以使用
 - 群聚編碼與之前的均值編碼最主要的差異,一個是特徵彼此之間與特徵目標值之間的差異,另一個最大的差異是: 群聚編碼因為與目標值無關,因此**不容易 Overfitting**,也 因此比均值編碼使用頻率高得多



請跳出PDF至官網Sample Code&作業 開始解題

