100 道題目 > D50:集成方法: 堆叠泛化(Stacking)

活動資訊

D50:集成方法:堆疊泛化(Stacking)

常見問題



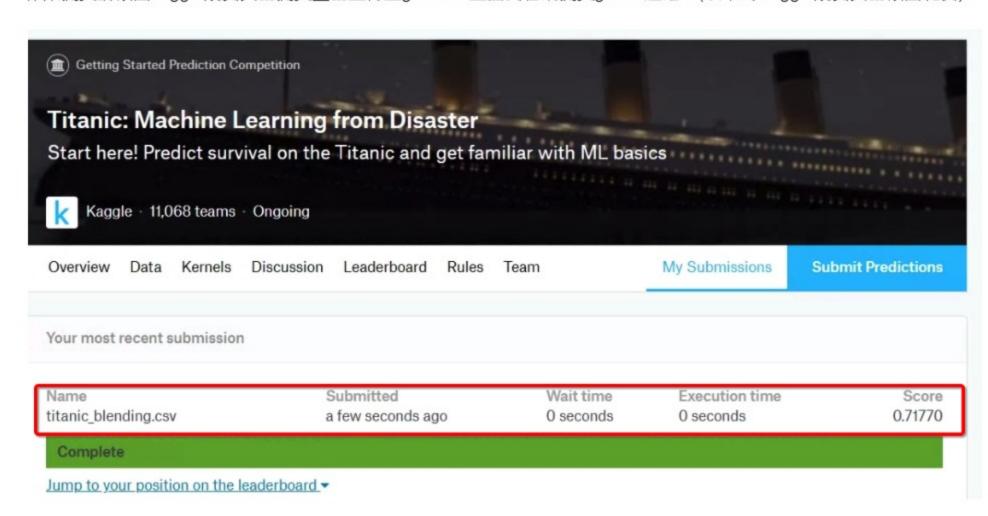


#### Sample Code & 作業内容

分類預測的集成泛化, 也與回歸的很不一樣 既然分類的 Blending 要變成機率,才比較容易集成,那麼分類的 Stacking 要讓第一層的模型輸出機率當特徵,應該要怎麼

請參考範例程式碼Day\_050\_Stacking,完成Day\_050\_Stacking\_HW(作業檔)之後輸出成csv檔上傳到kaggle ,並將結果 提交到 Kaggle 網站看看結果。(Kaggle鐵達尼競賽連結作業檔內提供)

作業提交請截圖kaggle競賽頁面提交畫面上傳至github,並回到官網提交github連結。(以下為Kaggle競賽頁面截圖範例)



9 檢視範例

#### 參考資料

StackingCVClassifier

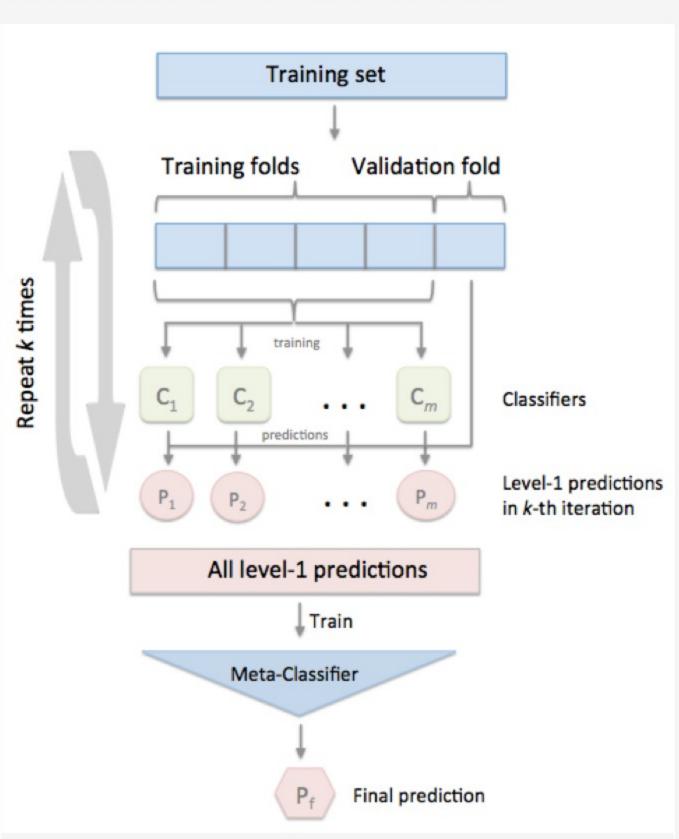
mlxtrend 官方網站 網頁連結

這個連結在課程中有給過,但是這網頁說明的不只有參數調整的寫法,還包含 Stacking 的 Classifier 寫作細節,在看我們 的範例之餘,如果還有其他疑問,建議也可以直接來官方網站挖挖寶

其中 Stacking 內部參數的寫法,我們在這邊說明一下,例如下列參數: 'randomforestclassifier\_\_n\_estimators': [10, 50]

對應到的是 Stacking 裡面 RandomForestClassifier 單模的 n\_estimators 參數,可以看出不只有中間連結的底線要兩個, 單模模型的呼叫,也需要把原本模型的大寫全部換成小寫,同學如果還有疑問,不妨可以自己試跑看看

不過時間 Stacking 執行會稍微有點久喔,建議先估計一下執行時間。



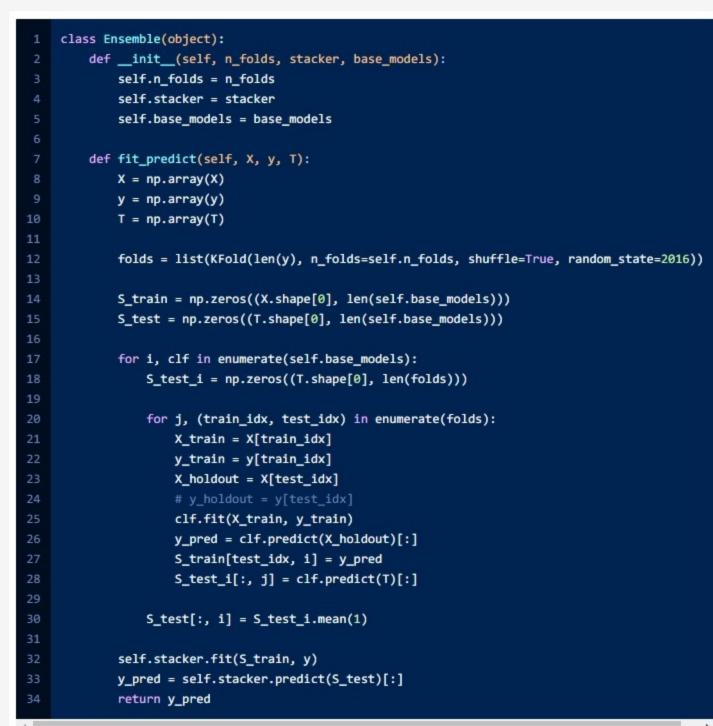
圖片來源: mlxtend

## 如何在 Kaggle 首戰中進入前 10%

Wille 個人心得 網頁連結

雖然是較早期的文章了,照著做大概也已經很難進入前 10% 了,但是機器學習該講解的部分都有略略提到,在此獻給即 將期中考的同學準備複習之用。

而其中有詳細講解了 Stacking 的用法與他自己的寫法,同學可以參考程式本身,理解一下我們 Stacking 講解的未盡之 處,雖然現在工具是方便多了,但是有一些想不通的細節,有程式碼可以推敲,我想會方便很多。



圖片來源: Wille

## 提交作業

請將你的作業上傳至 Github,並貼上該網網址,完成作業提交

確定提交 https://github.com/ 如何提交 🗸

# 熱門問答

孫博彦・2019.06.09

投影片第八頁圖例問題

在我去搜尋了其他關於Stacking的介紹後,發現對每一個Model都會做一次k-fold,這樣才會讓Training Set 的大小保持相同到達下一層。但第八頁的圖很容易誤導成每個不同的Model只會用到其中一個Training Se..

如何提問 🗸