Rating prediction with user business review

一、資料初探:

拿到 training_data.csv,我們做的第一件事,是在未對資料做任何進一步處理的情況下,嘗試使用不同的分類機,大致離不開 Ensenble 與 SVC。對參數做不同的調整,用 score 的高低,初步決定使用 LinearSVC 作為我們的分類機。

二、資料前處理:

在資料的前處理上,我們首先將同時出現在3星以下(含)及三星以上的詞彙抓出來,我們希望可以視為雜訊,但卻又發現數量極多,達18527筆, 且若有只在一部份出現一次、卻在另一部份出現許多次的情況,這樣的處理有失精準。因此我們改用對文字的詞性的處理。

```
----- prefix -----
                      || ---- possible Adj ----
                                                       || ----- verbs -----
                      || JJ Adjective
   a the
                                                       || VB Verb, base form
RB Adverb
                      || JJR Adjective, comparative
                                                      || VBD Verb, past tense
RBR Adverb, comparative || JJS Adjective, superlative
                                                       || VBG Verb, gerund or present participle
RBS Adverb, superlative ||
                                                       || VBN Verb, past participle
                                                       || VBP Verb, non-3rd person singular present
                      || UH Interjection
                                                      || VBZ Verb, 3rd person singular present
```

對於文字的詞性,用動詞+形容詞的 pattern 來抓取,並且將與 "not" 相連的形容詞都直接併在一起,避免在學習的時候碰到 good 與 not good 而降低精準度。

此外我們還有嘗試 Textblob 套件中的 correct,試圖想要修正使用者因為輸入錯誤造成的偏誤,但效果並不是很理想,這個套件修正過後的詞彙常常和正確的答案有出入,因此最後也棄掉了。

因為 Textblob 套件中的 correct 效果並不好,我們還突發奇想,想把不屬於 'qazwxdvyhujik' 這些字元的單字,若有重複則去除掉,想要藉此來修正輸入錯誤或誇示的表示法,但效果也非常不好,所以作罷 XD。

三、開始學習:

資料的前處裡大致上到這邊,接著使用 TfidfVectorizer, 其中較重要的參數

max_df、min_df 皆設為 1, ngram_range 設為 (1, 1) , stopword 在嘗試過後決定乾脆不加入,結果較好。

在分類機的選擇上,我們使用了 LinearRegression、LogisticRegression、SVC、RandomForestClassifier 四種 Classifier,並且透過不斷的加權來調整最終的預測結果。

四、最終結果:

透過手動調整與不斷地上傳,我們在 0.65*SVR+0.36*SVC 的時候得到最佳的結果,RMSE 為 0.8282、準確度 0.5047。

```
cptext = testdata["text"]
cpx = vectorizer.transform(cptext)

#finalpred = 0.11*logis.predict(cpx) + 0.77*svc.predict(cpx) + 0.12*rf.predict(cpx) + 0.06*lr.predict(cpx)

#finalpred = 0.11*logis.predict(cpx) + 0.77*svc.predict(cpx) + 0.06*rf.predict(cpx) + 0.06*lr.predict(cpx)

#finalpred = 0.16*logis.predict(cpx) + 0.7*svc.predict(cpx) + 0.07*rf.predict(cpx) + 0.07*lr.predict(cpx)

#finalpred = 0.16*logis.predict(cpx) + 0.7*svc.predict(cpx) + 0.14*lr.predict(cpx) #0.8892

#finalpred = 0.16*logis.predict(cpx) + 0.7*svc.predict(cpx) + 0.14*svr.predict(cpx) #0.8817

#finalpred = 0.7*svc.predict(cpx) + 0.3*svr.predict(cpx) #0.8544

#finalpred = 0.6*svc.predict(cpx) + 0.3*svr.predict(cpx) + 0.1*lr.predict(cpx) #0.8440

#finalpred = 0.6*svr.predict(cpx) + 0.3*svc.predict(cpx) #0.8307

#finalpred = 0.64*svr.predict(cpx)+0.36*svc.predict(cpx) #0.8288

#finalpred = 0.66*svr.predict(cpx)+0.33*svc.predict(cpx) #0.8282

finalpred = 0.65*svr.predict(cpx)+0.33*svc.predict(cpx) #0.8282

finalpred = 0.65*svr.predict(cpx)+0.36*svc.predict(cpx)
```

五、Github 連結:

https://github.com/kevin850128/Rating-Prediction-with-User-Business-Review