HW₆

學號:b04901020 系級: 電機三 姓名:解正平

1. (1%)請比較有無 normalize 的差別。並說明如何 normalize.

(Collaborators:無)

答:

將全部 user 的 rating 實作 normalize(減平均除以標準差),減少因個體差異而使評分差距大,但實際做出來的結果 normalize 沒有比較好,推測是因為 user vector 會影響 rating,做 normalize 會使得 user 影響不大,較能還原原本的 rating 分數。

Dim = 128	Public score	Private score
有 normalize	0.85122	0.84221
無 normalize	0.84868	0.84122

2. (1%)比較不同的 embedding dimension 的結果。

(Collaborators:)

答: dimesion 為 128 的效果最好,太小或太大分數都不高。

Embedding dimesion	Public score	Private score
32	0.85336	0.84646
64	0.84872	0.84150
128	0.84868	0.84122
256	0.85061	0.84165
512	0.85535	0.84975

3. (1%)比較有無 bias 的結果。

(Collaborators:)

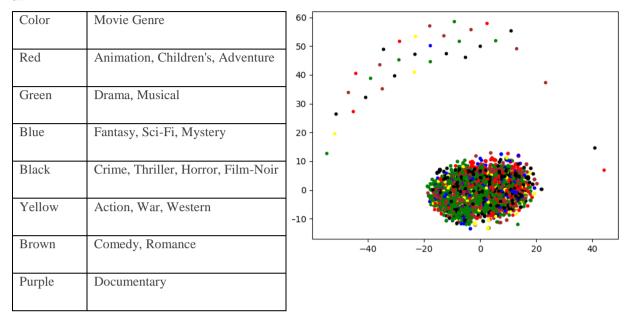
答:有 bias 效果比較好。

Dim = 128	Public score	Private score
有 bias	0.84868	0.84122
無 bias	0.85148	0.84362

4. (1%)請試著將 movie 的 embedding 用 tsne 降維後,將 movie category 當作 label 來作圖。

(Collaborators:無)

答:



5. (1%)試著使用除了 rating 以外的 feature, 並說明你的作法和結果, 結果好壞不會影響評分。

(Collaborators:)

答:

除了原本 userID 和 movieID 各自做出來 128 維 vector, 我還將 occupation 及 movie genre 實作 one-hot matrices, 把兩個當作 vector 與 userID 及 movieID 做 inner product, 看 user 及 movie 是否與 occupation 及 genre 有關聯。

另外我也將 gender 及 age 做成一維 vector,與 movieID 做 inner product,推測這兩個訊 會與選擇的 movie 有關。

最後把這些 inner product 的結果 concatenate 在一起,加上 bias 項來預測 rating 分數。

	Public score	Private score
Normal feature	0.84779	0.84039
My feature	0.84868	0.84122