

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

Collaborators：黃禹程 R06944034、鄭克宣 R06921083、丁縉楷 R06922129、葉孟元 R04921094

NORMALIZATION	PRIVATE 分數	PUBLIC 分數	平均
有	<b>0.85077</b>	<b>0.84926</b>	<b>0.850015</b>
無	0.85676	0.85335	0.855055

- 架構：如圖 1-1 所示
- 參數：batch=512, earlystopping, opt=adam, latent\_dim=120, validation\_split=0.1
- 做法：preprocess 時先用 `np.mean` 與 `np.std` 分別計算 training data  $y$  之平均值與標準差，再透過  $y := \frac{y - \text{mean}_y}{\text{std}_y}$  做 normalization
- 結果：有無 Normalization 皆通過 public 與 private 之 simple 與 strong baseline，然有 normalization 表現略優，不排除是 shuffle training data 造成之差異

```

weichenyeh@weichenyeh-B9440UA:~/Dropbox/MLee/Full_hw5/y$ python3 train.py
Using TensorFlow backend.

```

Layer (type)	Output Shape	Param #	Connected to
input_1 (InputLayer)	(None, 1)	0	
input_2 (InputLayer)	(None, 1)	0	
embedding_1 (Embedding)	(None, 1, 120)	724920	input_1[0][0]
embedding_2 (Embedding)	(None, 1, 120)	474360	input_2[0][0]
flatten_1 (Flatten)	(None, 120)	0	embedding_1[0][0]
flatten_2 (Flatten)	(None, 120)	0	embedding_2[0][0]
embedding_3 (Embedding)	(None, 1, 1)	6041	input_1[0][0]
embedding_4 (Embedding)	(None, 1, 1)	3953	input_2[0][0]
dot_1 (Dot)	(None, 1)	0	flatten_1[0][0] flatten_2[0][0]
flatten_3 (Flatten)	(None, 1)	0	embedding_3[0][0]
flatten_4 (Flatten)	(None, 1)	0	embedding_4[0][0]
add_1 (Add)	(None, 1)	0	dot_1[0][0] flatten_3[0][0] flatten_4[0][0]

```

Total params: 1,209,274
Trainable params: 1,209,274
Non-trainable params: 0

```

圖 1：MF 之架構圖

## 2. 比較不同的 latent dimension 的結果(1%)

Collaborators：黃禹程 R0694403、鄭克宣 R06921083、丁縉楷 R06922129、葉孟元 R04921094

DIM	PRIVATE 分數	PUBLIC 分數	平均
60	0.85017	0.85019	0.85018
120	<b>0.84955</b>	<b>0.84931</b>	<b>0.84943</b>
240	0.85005	0.84993	0.84999

- 架構：如圖 1-1 所示
- 參數：batch=512, earlystopping, opt=adam, validation\_split=0.1
- 結果：dimension=120 效果略優，直觀上會認定 dimension 愈大愈好，但從實驗實據可發現不必然成立，不過不排除是 shuffle training data 造成之差異

### 3. 比較有無 bias 的結果(1%)

Collaborators : 黃禹程 R06944034、丁縉楷 R06922129、葉孟元 R04921094

BIAS	PRIVATE 分數	PUBLIC 分數	平均
有	<b>0.84955</b>	<b>0.84931</b>	<b>0.84943</b>
無	0.85091	0.85041	0.85066

- 架構：如圖 1 所示
- 參數：batch=512, earlystopping, opt=adam, latent\_dim=120, validation\_split=0.1
- 做法：增設 user bias 與 movie bias 之 embedding layers，將參數 embeddings\_initializer 設為'zero'，最後與相乘後的 user vector 與 movie vector 相加
- 結果：有 bias 之表現略優

### 4. 請試著用 DNN(投影片 p.28)來解決這個問題，並且說明實做的方法(方法不限)。並比較 MF 和 NN 的結果，討論結果的差異(1%)

Collaborators : 黃禹程 R06944034、丁縉楷 R06922129

模型	PRIVATE 分數	PUBLIC 分數	平均
MF	<b>0.85077</b>	<b>0.84926</b>	<b>0.850015</b>
DNN	0.88690	0.88659	0.886745

- 架構：MF 如圖 1 所示，DNN 如圖 2 所示
- 參數：batch=512, earlystopping, opt=adam, latent\_dim=120, validation\_split=0.1
- 做法：參考 TA Hour 投影片，concatenate user embedding 與 movie embedding，再放入 DNN
- 結果：DNN 略遜，礙於時間有限並未最佳化 DNN 模型之參數與架構

Layer (type)	Output Shape	Param #	Connected to
input_1 (InputLayer)	(None, 1)	0	
input_2 (InputLayer)	(None, 1)	0	
embedding_1 (Embedding)	(None, 1, 60)	362460	input_1[0][0]
embedding_2 (Embedding)	(None, 1, 60)	237180	input_2[0][0]
flatten_1 (Flatten)	(None, 60)	0	embedding_1[0][0]
flatten_2 (Flatten)	(None, 60)	0	embedding_2[0][0]
concatenate_1 (Concatenate)	(None, 120)	0	flatten_1[0][0] flatten_2[0][0]
dense_1 (Dense)	(None, 150)	18150	concatenate_1[0][0]
dense_2 (Dense)	(None, 50)	7550	dense_1[0][0]
dense_3 (Dense)	(None, 1)	51	dense_2[0][0]
Total params: 625,391			
Trainable params: 625,391			
Non-trainable params: 0			

圖 2：DNN 之架構圖

5. 請試著將 movie 的 embedding 用 tsne 降維後，將 movie category 當作 label 來作圖(如投影片 p.29) (1%)

Collaborators : 黃禹程 R06944034、鄭克宣 R06921083、丁縉楷 R06922129、蔡孟庭 R05922078

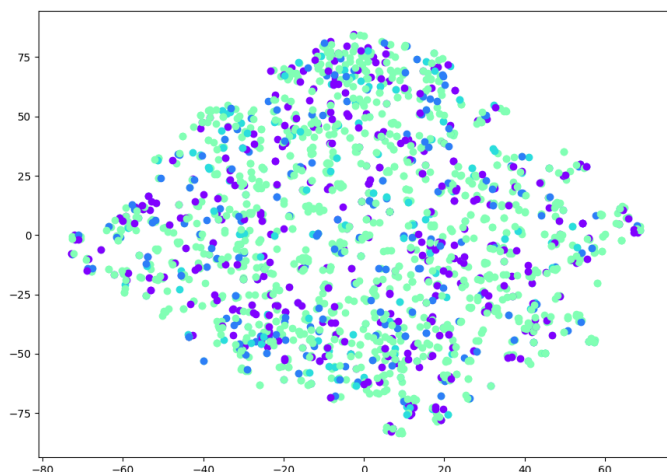


圖 3 : TSNE

- 作法：將電影分成以下 4 類並做 tsne
  - 'Adventure', 'Action', 'War', 'Western'
  - 'Thriller', 'Crime', 'Horror'
  - 'Documentary', 'Film-Noir', 'Mystery', 'Sci-Fi'
  - 'Fantasy', 'Romance', 'Musical', 'Comedy', 'Drama', 'Children's', 'Animation'
- 結果：如圖 3 所示，曾嘗試調整不同分類方式但並未得到更佳結果

6. BONUS: 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 : 黃禹程 R06944034、鄭克宣 R06921083、丁縉楷 R06922129、葉孟元 R04921094

額外 FEATURE	PRIVATE 分數	PUBLIC 分數	平均
有	0.86349	0.86334	0.863415
無	<b>0.85077</b>	<b>0.84926</b>	<b>0.850015</b>

- 架構：如圖 1 所示
- 參數：batch=512, earllystopping, opt=adam, latent\_dim=120, validation\_split=0.1
- 做法：將 users.csv 中的 user 年齡、性別與職業抽出，並架出相對應之 embedding layers，至於其他資訊則直接捨棄
- 結果：額外 features 之效果略遜，或許是肇因於並未最佳化其參數設定