ML HW5 R05922105 資工碩二 陳俞安

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

(collaborator: None)

我做 normalize 的方式採用 min-max scaling。Parse 出 rating 的值後分別計算 rating 的平均與標準差。接著每個 rating 值修改如下:

rating = (rating - mean) / (std + 1e-100)

將此處理過的 rating 拿去訓練。在 test 的時候,要記得把預測出來的結果轉換回

來! (一開始忘記轉很慘)

predict = predict * std + mean

| model | public score |
|-------------|--------------|
| 無 normalize | 0.87295 |
| 有 normalize | 0.86582 |

2. (1%)比較不同的latent dimension的結果。

(collaborator: None)

這題我切 10% 測資作為 validation set。 並使用 RMSE 來收斂,BATCH_SIZE 調

512, 然後 EPOCH 設為 20。並調整不同的 embedding dimension。

| EMBEDDING_DIM | training_loss | training_RMSE | valid_loss | valid_RMSE |
|---------------|---------------|---------------|------------|------------|
| 64 | 0.7103 | 0.8091 | 1.0904 | 1.0077 |
| 200 | 0.6207 | 0.716 | 1.1571 | 1.0144 |
| 512 | 0.5262 | 0.5811 | 1.2436 | 1.0170 |

可以看到分數有點差異,但丟上 kaggle 卻都拿到差不多的分數。

3. (1%)比較有無bias的結果。

(collaborator: None)

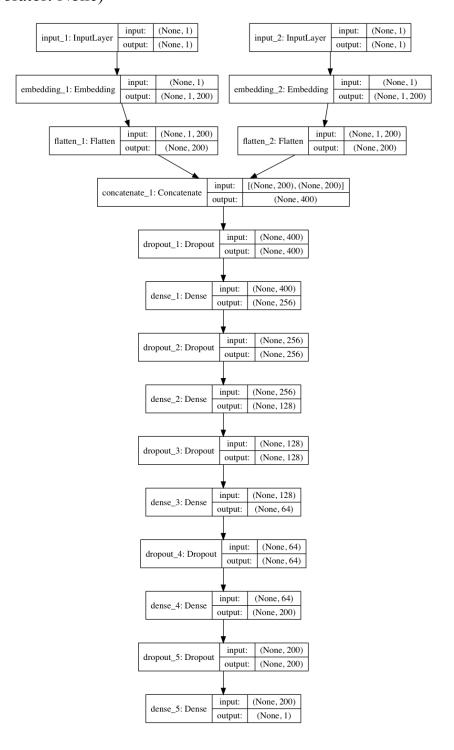
收先定義 bias,另外參數設定與上題一樣,EMBEDDING_DIM 採用 200。

```
U_bias = Embedding(MAX_USERID, 1, embeddings_regularizer=l2(0.00001))(U_input)
U_bias = Reshape((1,))(U_bias)

V_bias = Embedding(MAX_USERID, 1, embeddings_regularizer=l2(0.00001))(V_input)
V_bias = Reshape((1,))(V_bias)
```

| | training_loss | training_RMSE | valid_loss | valid_RMSE |
|--------|---------------|---------------|------------|------------|
| 有 bias | 0.6207 | 0.716 | 1.1571 | 1.0144 |
| 無bisa | 0.6317 | 0.739 | 1.1592 | 1.0161 |

4. (1%)請試著用DNN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。 (collaborator: None)



我把 user 與 movie 的資料過 embedding layer 後各自做 flatten ,之後再把他們接在一起,然後過三層 Dnn。

| | RMSE | Public Score |
|------------|--------|--------------|
| Deep model | 0.6202 | 0.89454 |
| MF model | 0.7009 | 0.87295 |

原本看到 DNN 訓練完後的分數想說不錯,結果丟上去分數反而有點差,我想可能是 DNN 在訓練時充分用到所有資訊,但是訓練結果是 overfit 的。

5. (1%)請試著將movie的embedding用tsne降維後,將movie category當作label來作圖。

(collaborator: None)

我的 model 在 Drama | Musical 蠻分散的,沒有規律,而 Fantasy 是集中在中下角。

