學號:B02902044 系級:資工四 姓名:陳映紅

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

● 標準化方法:

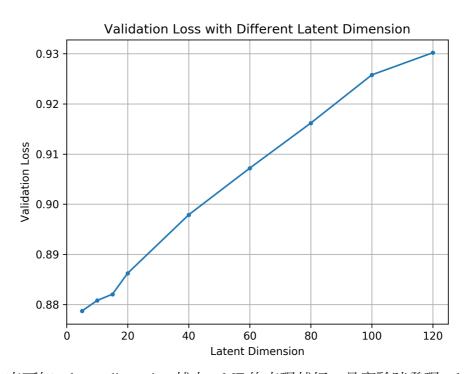
- 取 training set 的 mean 和 standard variance(std),並將所有 training data 的 rating 做轉換:train = (train - mean) / std
- 利用轉換過的 train 進行訓練後,再將預測結果做轉換: pred = pred * std + mean

● 實驗結果:

取 MF 模型, latent dimension = 5, 實驗於 testing set 的結果如下

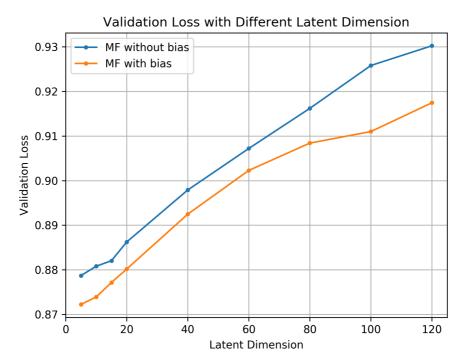
	無標準化	有標準化
Kaggle Public Score	0.87531	0.86815

2. (1%)比較不同的 latent dimension 的結果。 未使用 normalize 及 bias,以下為不同 latent dimension 的最低 validation loss。



由上表可知,latent dimension 越小,MF的表現越好。且實驗時發現,latent dimension 越大時,overfitting 情況越嚴重,此時 training loss 下降越快,而 validation loss 不減反增。

3. (1%)比較有無 bias 的結果。



加上 bias 後 loss 降低,但仍然隨著 latent dimension 變大而變大,與沒有加 bias 的模型表現走向相同。

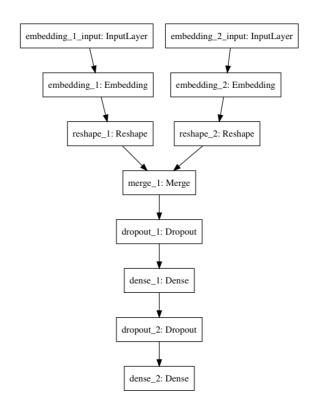
- 4. (1%)請試著用 DNN 來解決這個問題,並且說明實做的方法(方法不限)。並比較 MF 和 NN 的結果,討論結果的差異。
 - 模型架構:

```
def dnn_model(n_users, m_items, k_factors):
    P = Sequential()
    P.add(Embedding(n_users, k_factors, input_length = 1))
    P.add(Reshape((k_factors,)))
    Q = Sequential()
    Q.add(Embedding(m_items, k_factors, input_length = 1))
    Q.add(Reshape((k_factors,)))

model = Sequential()
    model.add(Merge([P, Q], mode = 'concat'))
    model.add(Dropout(0.3))
    model.add(Dense(k_factors, activation = 'relu'))
    model.add(Dense(1, activation = 'linear'))

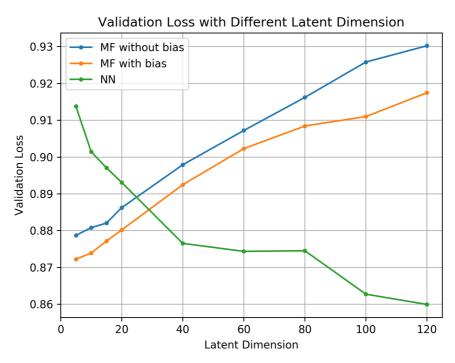
model.compile(loss = 'mse', optimizer = 'nadam', metrics = [])
    model.summary()

return model
```



● 差異比較:

下表比較不同 latent dimension 對此模型的影響



觀察上表可發現,使用較小 latent dimension 時,MF 有較好的表現,NN 則需要較大的 latent dimension 來降低 loss。

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

我的電影分類如下:

```
m_class.append(['Animation', "Children's", 'Comedy'])
m_class.append(['Thriller', 'Horror'])
m_class.append(['Western', 'Action', 'Crime', 'War'])
m_class.append(['Adventure', 'Fantasy', 'Sci-Fi'])
m_class.append(['Drama', 'Documentary'])
m_class.append(['Romance', 'Musical'])
m_class.append(['Film-Noir', 'Mystery'])
```

作圖結果如下:

