Machine Learning HW6 TA Hour

TAs ntu.mlta@gmail.com

Outline

- Issues
- Report problem
- Sample code
 - Rating normalization
 - Model

Issues - 1 - Movie, User data

- movies.csv, users.csv: 原來是以 , 做分隔, 5/27號新上傳的data是以 :: 做為分隔
- movies.csv: traing data中有些movie是沒有在movie.csv中的, 原來的dataset
 就沒有這些值, 這純屬正常現象, 請同學不用擔心

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

說明:

取training data rating的mean以及standard deviation,再把training data的 rating做normalization再用normalized過後的rating做為training的target。

在testing的時候則 $pred_{test} = pred_{test}^* \times train_{std} + train_{mean}$

(1%)比較不同的latent dimension的結果 說明:

放上實驗數據及簡單說明即可

(1%)比較有無bias的結果

說明:

$$r_{i,j} = U_i \cdot V_j + b_i^{user} + b_j^{movie}$$

每個user可能都會有自己評分的傾向,像是傾向於把每部電影都評得很高分或者很低分:同樣的電影也會也這樣的趨勢。

1. (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。

說明:

這問題可以將user embedding以及movie embedding concatenate在一起再過DNN得出rating,或者將user embedding以及item embedding分別通過兩個DNN得出movie vector以及item vector再去做內積得出rating。

output可以把這個問題視為regression問題或者1-5的分類問題。

DNN如果參數調的夠好是可以比單純MF有更好的表現。

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

說明:

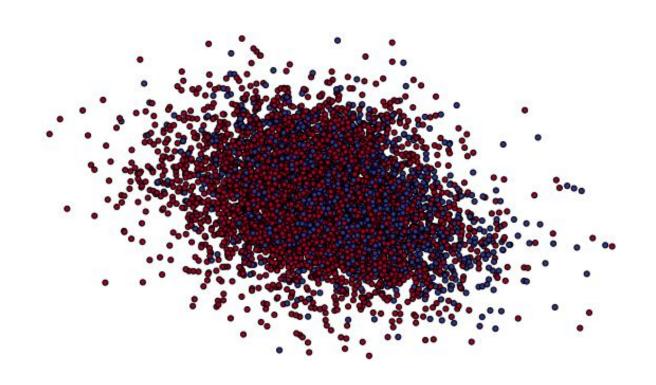
這題希望同學可以取MF的movie embedding, 作圖再簡單分析為何會有這樣子的結果。由於這個dataset的movie類別分得很細, 如果用原始的類別是畫不出有區分效果的圖的。同學可以自由的把像是'Thriller','Horror','Crime'這幾個相似的類別視為相同的大類別, 'Drama','Musical'視為另外一個大類別, 再用這些作為tag去作圖。

(BONUS)(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。

說明:

不用使用這些額外的feature其實就可以輕鬆的過strong baseline了,這題同學可以只用user data或者只用movie data來作為額外的feature,可能有些feature是有用的有些是沒用的,同學可以試著去分析看看,像是用上題的方法對每個feature都當作tag去作圖,再看看哪些feature會可以有比較明顯的區分效果

以性別來做tag作圖



sample code

Model - MF

```
def get model(n users, n items, latent dim=6666):
   user input = Input(shape=[1])
    item input = Input(shape=[1])
   user vec = Embedding(n users, latent dim, embeddings initializer='random normal')(user input)
   user vec = Flatten()(user vec)
    item vec = Embedding(n items, latent dim, embeddings initializer='random normal')(item input)
    item vec = Flatten()(item vec)
   user bias = Embedding(n users, 1, embeddings initializer='zeros')(user input)
   user bias = Flatten()(user bias)
    item bias = Embedding(n items, 1, embeddings initializer='zeros')(item input)
    item bias = Flatten()(item bias)
    r hat = Dot(axes=1)([user vec, item vec])
    r hat = Add()([r hat, user bias, item bias])
    model = keras.models.Model([user input, item input], r hat)
    model.compile(loss='mse', optimizer='sqd')
    return model
```

Model - DNN

```
def nn model(n users, n items, latent dim=7777):
    user input = Input(shape=[1])
    item input = Input(shape=[1])
    user vec = Embedding(n users, latent dim, embeddings initializer='random normal')(user input)
    user vec = Flatten()(user vec)
    item vec = Embedding(n items, latent dim, embeddings initializer='random normal')(item input)
    item vec = Flatten()(item vec)
    merge vec = Concatenate()([user vec,item vec])
    hidden = Dense(150, activation='relu')(merge vec)
    hidden = Dense(50, activation='relu')(hidden)
    output = Dense(1)(hidden)
    model = keras.models.Model([user input, item input], output)
    model.compile(loss='mse', optimizer='sqd')
    model.summary()
    return model
```

Get movie embedding

```
#get embedding
user_emb = np.array(model.layers[2].get_weights()).squeeze()
print('user embedding shape:',user_emb.shape)
movie_emb = np.array(model.layers[3].get_weights()).squeeze()
print('movie embedding shape:',movie_emb.shape)
np.save('user_emb.npy', user_emb)
np.save('movie_emb.npy', movie_emb)
```

Draw

```
def draw(x,y):
    from matplotlib import pyplot as plt
    from tsne import bh sne
    y = np.array(y)
    x = np.array(x, dtype=np.float64)
    # perform t-SNE embedding
    vis data = bh sne(x)
    # plot the result
    vis x = vis data[:, 0]
    vis y = vis data[:, 1]
    cm = plt.cm.get cmap('RdYlBu')
    sc = plt.scatter(vis x, vis y, c=y, cmap=cm)
    plt.colorbar(sc)
    plt.show()
```

Q&A