Machine Learning HW6

TAs ntu.mlta@gmail.com

Outline

- 1. Task Introduction
- 2. Kaggle
- 3. Deadline and Policy
- 4. FAQ

Task Introduction

Matrix Factorization

Task Introduction

- Given the user's rating history on items, we want to predict the rating of unseen (user,item) pairs.
- We want you to implement matrix factorization to predict the missing value on user-item matrix.

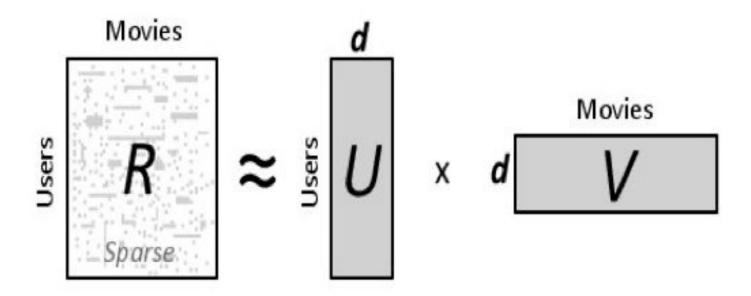
Matrix Factorization(1/4)

• Predict missing values.

	涼宮春日的憂鬱	4月是你的謊言	科學超電磁砲
大木博士	5	N/A	4
小智	N/A	3	N/A
小茂	2	N/A	2
吸盤魔偶	4	2	N/A

Matrix Factorization(2/4)

$$R \approx \hat{R} = U \cdot V^T$$



Matrix Factorization(3/4)

Minimize loss function by gradient descent.

$$L = \sum_{i,j} (R_{ij} - U_i \cdot V_j)^2$$

	涼宮春日的憂鬱	4月是你的謊言	科學超電磁砲
大木博士	4.7	2.7	3.9
小智	3.2	3.5	3.7
小茂	1.9	2.5	2.2
吸盤魔偶	4.1	1.8	1.2

Matrix Factorization(4/4)

Bias term

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

Useful function in Keras

- keras.layers.Embedding: the user matrix and item matrix can be viewed as two embedding matrix
- 2. keras.layers.Flatten: the output tensor shape of embedding layer would be [batch_size,1,embedding_dim], you need this function to reshape the tensor to [batch_size,embedding_dim]

Useful function in Keras

- keras.layers.Dot: if applied to two tensors a and b of shape (batch_size, n), the output will be a tensor of shape (batch_size, 1) where each entry i will be the dot product between a[i] and b[i].
- 2. keras.layers.Add : add all tensors
- 3. keras.layers.Concatenate : concatenate two tensor

Example code:

```
import numpy as np
import keras
a = np.ones([2,5])
b = np.zeros([2,5])
input_a = keras.layers.Input(shape=[5])
input_b = keras.layers.Input(shape=[5])
out = keras.layers.Add()([input_a,input_b])
model = keras.models.Model([input_a,input_b],out)
print(model.predict([a,b]))
```

Data format(1/5)

- train.csv
- TrainDataID, UserID, MovieID, Rating

```
1 TrainDataID, UserID, MovieID, Rating 2 1,796,1193,5 3 2,796,661,3 4 3,796,914,3 5 4,796,3408,4 6 5,796,2355,5 7 6,796,1197,3 8 7,796,1287,5 9 8,796,2804,5 10 9,796,919,4 11 10,796,595,5 12 11,796,938,4
```

Data format(2/5)

- test.csv
- TestDataID,UserID,MovieID

```
1 TestDataID, UserID, MovieID

2 1,796,594

3 2,796,1270

4 3,796,1907

5 4,3203,2126

6 5,3203,292

7 6,3203,1188

8 7,3203,110

9 8,3203,2278

10 9,3203,1442

11 10,3203,95
```

Data format(3/5)

- movies.csv
- movieID::Title::Genres

```
1 movieID::Title::Genres
2 1::Toy Story (1995)::Animation|Children's|Comedy
3 2::Jumanji (1995)::Adventure|Children's|Fantasy
4 3::Grumpier Old Men (1995)::Comedy|Romance
5 4::Waiting to Exhale (1995)::Comedy|Drama
6 5::Father of the Bride Part II (1995)::Comedy
7 6::Heat (1995)::Action|Crime|Thriller
8 7::Sabrina (1995)::Comedy|Romance
9 8::Tom and Huck (1995)::Adventure|Children's
10 9::Sudden Death (1995)::Action
11 10::GoldenEye (1995)::Action|Adventure|Thriller
12 11::American President, The (1995)::Comedy|Drama|Romance
13 12::Dracula: Dead and Loving It (1995)::Comedy|Horror
```

Data format(4/5)

- users.csv
- UserID::Gender::Age::Occupation::Zip-code

```
1 UserID::Gender::Age::Occupation::Zip-code
2 796::F::1::10::48067
3 3203::M::56::16::70072
4 4387::M::25::15::55117
5 4771::M::45::7::02460
6 1191::M::25::20::55455
7 2868::F::50::9::55117
8 1070::M::35::1::06810
9 5074::M::25::12::11413
10 5585::M::25::17::61614
11 3402::F::35::1::95370
12 5500::F::25::1::04093
```

Data format(5/5)

1. Training data: 899873

2. Testing data: 100336, half private set.

Evaluation

$$RMSE = \sqrt{\sum_{t=1}^{n} \frac{(\hat{y_t} - y_t)^2}{n}}$$

RMSE numpy implementation np.sqrt(((y_pred - y_true)**2).mean())

Kaggle

Kaggle

- kaggle_url:https://inclass.kaggle.com/c/ml2017-hw6
- 請至kaggle創帳號登入,需綁定NTU信箱。
- 個人進行, 不需組隊。
- 隊名:學號_任意名稱(ex. b02902000_日本一級棒), 旁聽同學請避免學號 開頭。
- 每日上傳上限10次。
- test set的資料將被分為兩份,一半為public,另一半為private。
- 最後的計分排名將以2筆自行選擇的結果,測試在private set上的準確率 為準。
- kaggle名稱錯誤者將不會得到任何kaggle上分數。

Submission Format

```
1 TestDataID, Rating
2 1,3.0
3 2,3.0
4 3,3.0
5 4,3.0
6 5,3.0
7 6,3.0
8 7,3.0
9 8,3.0
10 9,3.0
11 10,3.0
12 11,3.0
```

format: TestDataID, Rating

Deadline and Policy

Deadline

- 1. Kaggle: 6/8 23:59 (GMT+8)
- 2. Report and source code: 6/9 21:00 (GMT+8)

Policy I - Repository

- github上ML2017/hw6/裡面請至少包含:
 - Report.pdf
 - hw6.sh
 - hw6_best.sh
 - your python files
 - your model files (can be loaded by your python file)
- ・<u>請不要上傳</u>dataset
- hw6.sh <u>必須是</u>MF<u>的實作</u>
- 如果你的model超過github的最大容量,可以考慮把model放在其他地方 (同hw3)。
- model可以是多個檔案(ex:keras model, movies id mapping file), 檔名 沒有規定, shell script裡寫死相對路徑即可(助教批改時會cd進同學的目 錄裡)。

Policy II – Source Code

- Python Only, 請使用Python 3.6, Python 2.7, Keras 2.0.4, Tensorflow1.1.0, h5py2.7.0
- 只可使用限定的package (Keras、Tensorflow、Numpy、Pandas、h5py), 以及python內建的package, 並且限定使用Tensorflow作為Keras的backend. 若import其他東西,或是使用不同版本,造成批改錯誤,將不接受修正。
- 不能使用額外data來training (包括 pre-training)
- 不能call 其他線上 API (Project Oxford...)
- 請附上訓練好的model (及其參數),hw6.sh 和 hw6_best.sh 要在10分鐘內跑完

Policy II – Source Code

- 與之前作業相同,請在script中寫清楚使用python版本
- 以下的路徑, 助教在跑的時候會另外指定, 請保留可更改的彈性, 不要寫死
 - Script usage:

prediction file: 結果的csv檔路徑

Policy III - Report

- •請使用中文作答, 若使用英文請確定語意清楚 ◎。
- •請交pdf檔,檔名為Report.pdf
- Report Template : <u>Link</u>

Policy IV - Score

- Kaggle Rank
 - (1%) 超過public leaderboard的simple baseline分數
 - (1%) 超過public leaderboard的strong baseline分數
 - (1%) 超過private leaderboard的simple baseline分數
 - (1%) 超過private leaderboard的strong baseline分數
 - (1%) 5/31 23:59 (GMT+8)前超過public simple baseline
 - (BONUS) kaggle排名前五名(且願意上台跟大家分享的同學)
- 前五名排名以public以及private平均為準, 屆時助教會公布名單
- hw6.sh的結果必須超過public simple baseline否則程式部分將不會有任何分數。

Policy IV - Score

- Report problem(Q1,Q2,Q3,Q5都限定使用MF的model)
- 1. (1%)請比較有無normalize(在rating上)的差別。並說明如何 normalize.
- 2. (1%)比較不同的latent dimension的結果。
- 3. (1%)比較有無bias的結果(p.8)。
- 4. (1%)請試著用DNN(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。
- 5. (1%)請試著將movie的embedding用tsne降維後,將movie category當作label來作圖(p.29)。
- 6. (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。

DNN問題

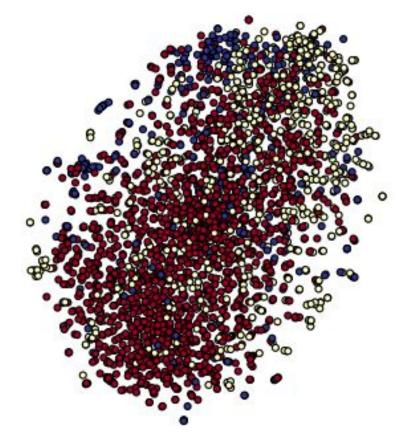
- 1. DNN input: 舉例來說可以把user的embedding以及movie的embedding連接在一起, 作為DNN的input
- 2. DNN output: 可以把這個問題視為regression問題, 又或者將1-5每種分數都視為不同類別, 再去做5個類別的分類問題

Movie category作圖範例

由於dataset給的movie分類有幾類滿像的, 這張圖是把'Drama','Musical'作為一類, 'Thriller','Horror','Crime'作為一類, Adventure,Animation,Children's做

為一類所畫的圖。在畫圖時同學的類別可以 自訂,有區分效果即可。**有多個分類時,可** 以隨機選擇一個。

米色是'Drama','Musical',
 紅色是'Thriller','Horror','Crime'
 藍色是Adventure,Animation,Children's



Other Policy

- 1. script 錯誤, 直接0分。若是格式錯誤, 請在公告時間內找助教修好, 修完kaggle分數*0.7。
- 2. Kaggle超過deadline直接shut down, 可以繼續上傳但不計入成績。
- 3. Github遲交一天(*0.7), 不足一天以一天計算, 不得遲交超過兩天, 有特殊原因請找助教。
- 4. Github遲交表單
 - : https://goo.gl/forms/pEruhVFMr2uDnHFo2(遲交才需填寫)
- 5. 遲交請「先上傳程式」Github再填表單, 助教會根據表單填寫時間當作繳交時間。
- 6. 請勿使用任何其他非助教提供的data, 否則以0分計算

FAQ

FAQ

• 作業網址:

https://inclass.kaggle.com/c/ml2017-hw6

- 若有其他問題,請po在FB社團裡或寄信至助教信箱, 請勿直接私訊助教。
- 助教信箱: <u>ntu.mlta@gmail.com</u>