## 挥霍的人生





### Contents

### 目录

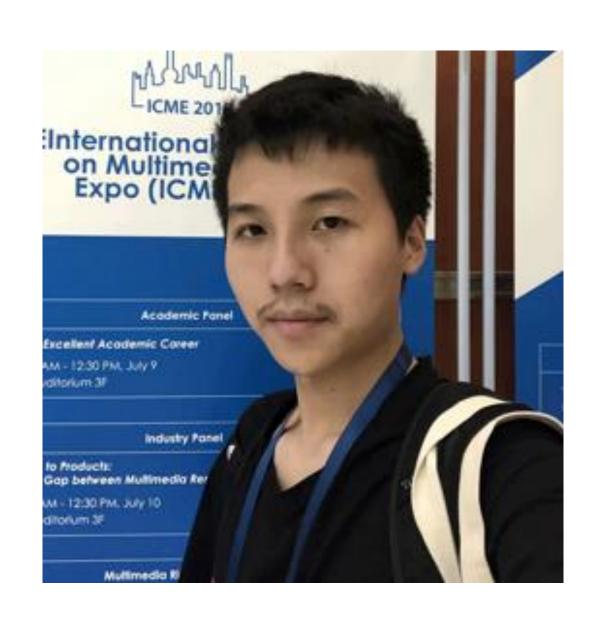
- 1团队介绍
- 2赛题理解
- 3 特征工程
- 3.1 Graph Embedding
- 3.2 Stat Feature
- 3.3 Word Embedding

- 4 模型介绍
- 4.1 LSTM-Network
- 4.2 CNN-Network
- 5 总结与思考

# 01 团队介绍







周青松 哈尔滨工业大学 Kaggle Master

**陈婷** 深圳大学

罗宾理 中南大学 Kaggle Master

## 02

## 寒题理解



"

参赛选手基于用户在广告系统中的交互行为作为输入来预测用户的人口统计学属性。

"

66

广度·人群智能定位 深度·人群属性校正 Multi-Task 多任务学习 Node Classification 节点分类任务

Text Classification 短文本分类

CTR MultiClass 点击率预估多分类

## 4等征工程



### Stats Feature

- 计数特征
- 对Count编码后的统计特征

### **Text Feature**

- TF-IDF/CountVec 基学习器特征
- 词向量特征(Word2Vec / Fasttext / Glove)

### Graph Feature

- ID间二分图
- 以ID为GroupBY下聚合的Sequence图
- DeepWalk / ProNE Embedding
- · Deep Graph InfoMAX (Attribute为每个ID的统计特征)

# 04 模型介绍



#### Model 1

Mix UP Embedding
(W2V Glove)

|
Embedding Layer
|
LSTM Layer
|
MaxPool Layer
|
Dense Layer

#### Model 2

Mix UP Embedding
(W2V Glove FastTEXT ProNE)

|
Embedding Layer
|
LSTM Layer + CNN Layer
|
Attention Layer
|
Dense Layer

#### Model 3

Mix UP Embedding
(W2V Glove FastTEXT ProNE)

|
Embedding Layer
|
Self Attention Layer
|
Attention + AvgPool Layer
|
Dense Layer



Model 1

DGI Embedding + Stats Feature

|
LightGBM

Model 2

ProNE Embedding + Text Feature

|
CatBoost(Text Mode)

Model 3

Mix UP Embedding
(ProNE + DeepWalk + DGI)

|
2 layer GCN

## 05 总结与思考



MixUP Embedding	<b>1</b> 0.002
不同模型	10.006
图特征	<b>1</b> 0.002

- 我们团队在此次比赛有些欠缺了尝试,一来是硬件配置的限制,二来是数据量的限制, 在实验中经常爆内存,导致有很多想法没有实现出来。
- 此次数据量巨大,经分析发现数据是从9.1号开始持续三个月的,这里面包含了假期数据,但是 没有合理的运用上这部分分析结果

THANKS