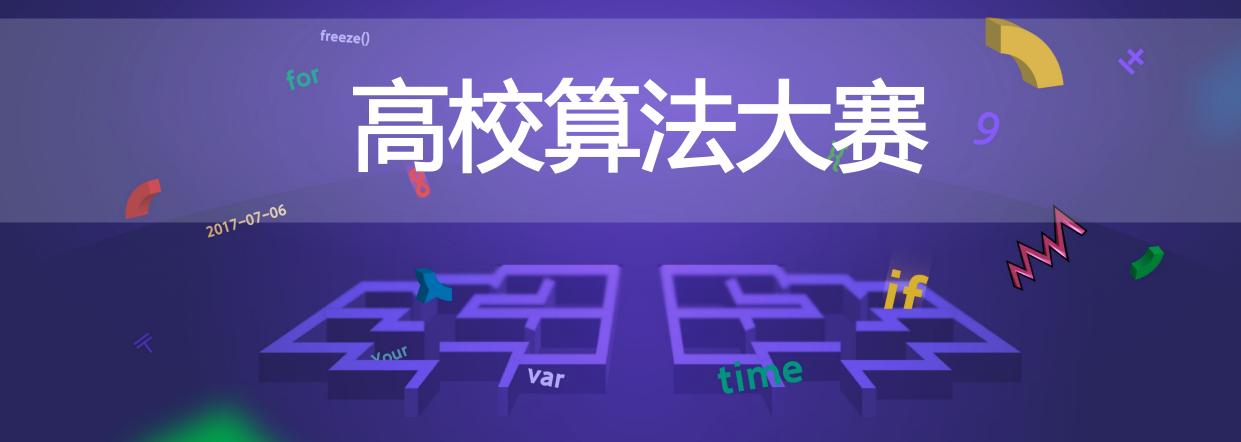




<=Date()



# 01 团队介绍



添加标题 点击此处添加文字内容

添加标题 点击此处添加文字内容

添加标题 点击此处添加文字内容

**王宪发** 中科院计算所研二

林谢雄 中科院计算所研二

**苏立新** 中科院计算所研二

## 历史TOP10比赛

CCF-BDCI农产品价格预测	2nd
天池广东机场大赛	5th
阿里云安全算法大赛	8th
天池IJCAI2017	8th
JData算法大赛	9th
滴滴算法大赛	9th
天池菜鸟物流需求与规划	10th



02

# 特征工程



## 样本划分/Sample Split



- 划分样本要保证线上线下同增同减
- 由于30号中有较大比例的样本Label是不准确的,线上训练集舍弃;同时线下使用26号做验证时也要从训练集中舍弃25号的样本
- 线下训练集训练时需要将convertionTime大于26号的label全部置为0



## 基础特征/Base features





## 点击当日特征/Today features

## 非LEAK特征

- 当前是否是用户今天第一次点击
- 当前是用户今天第几次点击该 APP/CreativeID/PositionID
- 用户在此前1个小时内点击的统计量
- · 此前1小时内各个ID的点击量

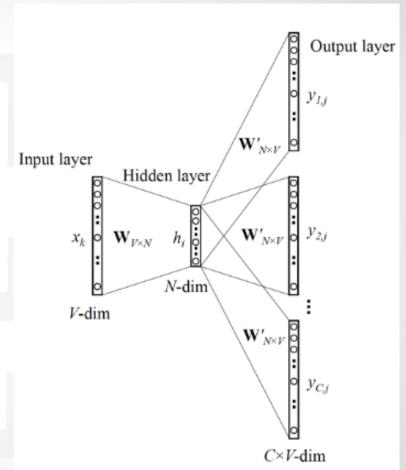
### LEAK特征

- 当前是否是用户今天最后一次点击
- · 今天内各个ID的点击量
- 今天内2类ID组合的点击量
- 距离用户下一次点击APP/
  CreativeID/PosiitonID的秒数



### Word2Vec

- 使用user\_app\_action表
- 前提假设:一起安装的app具有相似性
- 生成APP的词向量 (10维)
  - 利用用户安装历史记录,统计每个用户安装app列表
  - 每个用户的安装app按照时间顺序排序
  - 每个用户的安装app当做一篇文章,每个appid 作为一个词,利用滑动窗口扫描每篇文章,训练两层的神经网络,每个窗口的中心位置的词去预测上下文的词,损失函数为负的最大似然。取第一层的参数作为词向量。
- 直接将词向量加入LightGBM的特征进行训练





## 离散类特征/Dispersed features

## 连续型特征

- 转化率
- 组合转化率
- 点击数、转化数
- 用户特征
- APP安装 (转化)的统计特征
- 当日统计特征
- FFM、LR等模型使用连续型特征 前需要对特征进行分箱

## 离散型特征

- UserID、AppID、CreativeID
- 、PositionID等
- 用户历史点击过的APP
- 用户历史点击过的APPCategory
- 将出现次数较少的ID直接归为一类

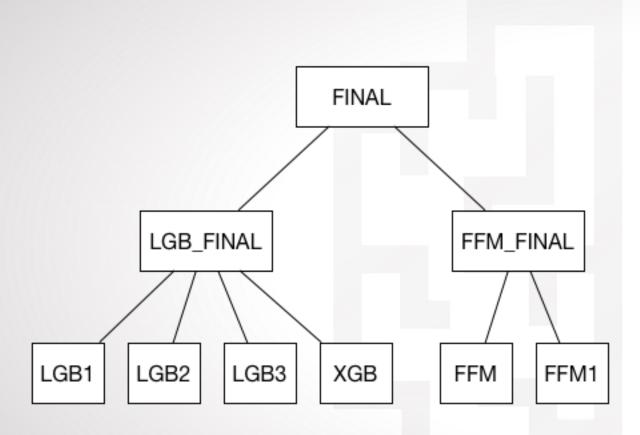


# 03

# 模型算法



## 模型结果/Model results



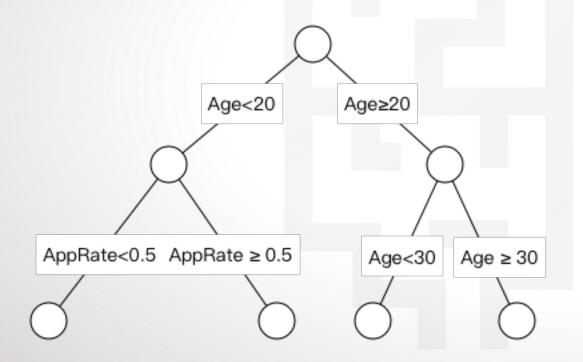
我们最终的线上成绩使用了LightGBM、 Xgboost、Libffm3种模型,其中不同的LGB、 FFM代表不同的模型参数,最后采用如左图的 方式进行加权融合得到最终结果。

模型	B榜成绩		
LightGBM	0.10198		
LightGBMs+XGBoosts	0.101859		
FFM	0.102359		
LightGBMs+XGBoosts+FFMs	0.101341		



## 连续型特征分箱/Bin features

XGBOOST训练出来的决策树在每个树节点分裂时选择的是最优的分裂点,这些分裂点是经过树模型选择出来的最优结果,我们可以直接借助这些分裂点对连续特征分箱。



特征	分裂点	产生特征
Age	20 , 30	[0~20],[21~30],[30~]
AppRate	0.5	[0~0.5],[0.5~]

样本	Age	AppRate	原特征	新特征
1	10	0.4	0: 10 1: 0.4	0: 0: 1 1: 3: 1
2	20	0.6	0: 20 1: 0.6	0: 1: 1 1: 4: 1
3	30	0.4	0: 30 1: 0.4	0: 2: 1 1: 3: 1



# 04 总结



## 团队合作/Team work

#### Git

我们使用Bitbucket合作,共享 维护代码

#### 头脑风暴

每周一起头脑风暴,构造新特征实现并测试

## 团队合作

#### 自动化测试脚本

使用自动化特征脚本,非常方便进行特征的测试和筛选

#### 开黑

等待测试结果的同时可以开一 把王者荣耀压压惊



## 数据处理/Data process

- 我们线下的特征提取及模型测试均是在32G内存的服务器上运行
  - 最终线上的LightGBM和Xgboost模型使用64G内存的服务器运行
- 特征提取使用Python的numpy、pandas及Map Reduce
- Tips
  - 使用shell脚本并行提取特征
  - 使用python的multiprocessing库可以加速特征的提取
  - 使用numpy.savez及scipy.csr\_matrix完成特征文件的持久化

• 0 0 0



## 感谢/Thanks

- 感谢队友们一起的努力,不到最后一刻不要放弃
- 感谢群里各位大佬们的无私奉献
- 感谢主办方







<=Date()

