## 环境

项目依赖的第三方库都写在项目的根目录中的requirements.txt文件中,使用python的包管理工具"pip"可以很方便的安装这些依赖。

```
python -m pip install -r requirements.txt
```

如果没有安装pip,可以在<u>这里</u>下载。

系统使用的数据库为sqlite和redis,其中sqlite用于存储用户信息以及数据集等需要持久化存储的数据,sqlite是python内置的数据库,因此我们无需安装它。而redis只是用来存储数据分析结果(一组序列化的python对象),可视化系统从redis中取出序列化的python对象,通过反序列化再将它加载为python对象。因此系统还依赖redis数据库。这里建议在linux环境下搭建redis数据库。我使用的是debian的linux发行版,可以在这里下载。其中debian-9.9-amd64-netinst.iso是x86架构下的64位纯命令行linux系统,它占用的资源很小,比较有利于开发。

## 系统简介

项目的目录结构是:

```
mine_sys
|-- mine
|
|-- super_dash
|
|-- mine_sys
|
|-- manage.py
|
|-- db.sqlite3
```

该项目包含两个系统,分别是 super\_dash和mine, super\_dash是可视化系统, 主要负责结果展示, mine是数据分析系统, 主要负责算法执行。

系统采用的技术栈为Python3.7+Django,Django是一个使用python实现的web框架,Django提供了一个manage.py脚本文件,改脚本的功能包括添加管理员账户,迁移数据库,启动调试服务器等指令。

# 如何启动系统

当第一部分的依赖都安装好后,便可以启动系统,通过使用manage.py,使用命令

```
python manage.py runserver localhost:8000
```

就可以启动系统,并且通过浏览器访问"http://localhost:8000"就可以访问可视化系统。

如果出现 ConnectionError异常,很有可能是redis服务未启动,或设置的redis服务器地址无效。如果确保了redis服务器已经正常工作,请检查super\_dash/settings.py设置文件中REDIS字段的值是否设置正确。

tip: linux 下的redis服务器启动时默认监听的网卡是本地回环,因此外部是无法访问的,可以在/etc/redis/redis.conf文件中修改监听网卡。

## 数据分析的配置

数据分析系统可以对上传的数据集进行分析,为了更好的控制分析过程,这里采用了配置信息的形式对这一流程进行手动调控,每个算法插件通过使用系统提供的signal来注册它自己的配置信息。需要注意的一点是配置信息中的chart字段,该字段并不是通过算法插件注册的,而是提供给可视化系统使用的,意思是该数据集需要展示何种图表,包括散点图、饼状图、柱状图、决策树。由于数据分析系统的分析结果对象和echart图表中的图表是对应的,因此可以做成系统自动识别使用何种图表来展示,但是目前系统还未实现该功能。

```
"n_clusters": 2,
    "axis": [ "opp_point"],
    "chart": ["scatter"]
}
```

# 算法插件如何与系统对接

#### 驱动

算法与系统对接的部分,我们在这里可以称之为驱动,也就是说,我们需要提供给数据分析系统一个驱动程序(函数)来使数据分析系统可以调用算法插件。

那么如何编写数据分析系统的插件呢?数据分析系统默认通过调用驱动的entry函数,来调用算法,当然函数名还可以通过配置文件的function name字段指定。entry函数遵循以下协议:

- 接收两个入参,第一个入参是数据集文件路径,第二个入参是一个python的字典对象,存储了配置信息。
- 返回值是一个二元组,第一个元素是可迭代对象,里面存储了一个或多个继承自 mine.models.Model类的数据模型对象,该对象存储了数据分析结果,并且该对象应当与echart 中的图表数据相对应。第二个元素是一个可调用对象,通常是一个函数,用于"预测"。如果算法 没有预测功能,那么该值应当是None。

### 注册配置信息格式

在驱动中还进行了配置信息的注册,首先根据JsonSchema语法编写一个jsonschema,然后调用super\_dash.signals.register\_jsonschema函数将该jsonschema注册即可。

### 这是一个驱动的例子

```
import pandas
# c45 pandas是算法程序,将真正的算法程序导入进来
from . import c45 pandas
# 这是一些数据模型类,将使用上面导入的算法进行数据分析,并转储到这些对象中去
from mine.algorithm.models import \
   (DecisionTree, Node, Line, PieGraph, ThreeDHistogram)
# 这是一个函数,用于注册jsonschema
from super dash.signals import register jsonschema
# jsonschema语法, 定义了配置信息的格式
config schema = {
   "title": "C45 algorithm config",
   "description": "",
   "type": "object",
   "properties": {
       # 配置信息的字段 preprocess columns,类型是数组,每个元素的类型是string类型。
       "preprocess columns": {
          "type": "array",
          "items": {
              "type": "string"
       },
       # 配置信息的字段 result column,类型是字符串。
       "result column": {
          "type": "string"
       # 配置信息的字段 keys,类型是数组,每个元素的类型是string类型。
       "keys": {
          "type": "array",
          "items": {
              "type": "string"
       }
   # 定义了result column是必须字段。
   "required": ["result column"]
# 调用函数讲jsonschema注册给可视化系统,可视化系统在存储用户输入的配置信息的时候会使用该
jsonschema对象对数据进行校验
register jsonschema.send(sender=None, schema=config_schema,
                      import path="mine.algorithm.C45.interface")
# 一个工具函数,将上面导入的算法返回的结果封装成一棵决策树。
def build tree(old, new):
   for line in old.lines:
       new line = Line(new, Node(line.child.name))
```

```
new line.name = line.name
        new.add line(new line)
        build tree(line.child, new line.child)
# 驱动入口函数,在这里进行了c45算法的调用,并将返回结果封装成数据模型对象,然后返回一个二元组。
def entry(ds, cfq):
   ds = pandas.read csv(ds)
   res col = cfg.get('result column')
    c45 pandas.preprocess(ds, cfg.get('preprocess columns'))
    res = c45 pandas.mine c45(ds, cfg.get('result column'),
                             keys=cfg.get('keys'))
   models = []
   tree = DecisionTree(cfg.get('name'))
   tree.data = Node(res.name)
   build tree(res, tree.data)
   models.append(tree)
    for index in ds.columns:
       pie = PieGraph(index)
       vc = ds[index].value counts()
        for series index in vc.index:
           pie.add({"name": series index, "value": int(vc[series index])})
       models.append(pie)
    for index in ds.columns:
        if index == res col:
           continue
        threeD histogram = ThreeDHistogram(index)
        sub group = ds.groupby(index)
        for k, v in sub group.groups.items():
           sub ds = ds.loc[v]
            sub_ds_sub_group = sub_ds.groupby(res_col)
            for k1, v1 in sub ds sub group.groups.items():
                threeD histogram.add((k, k1, len(v1)))
        models.append(threeD histogram)
    return models, None
```

### 数据分析系统如何找到驱动

数据分析系统调用驱动,驱动负责调用算法,通过这样的方式实现了数据分析系统与算法插件的对接,那么自己实现了一个算法,并且实现了它的驱动,如何让数据分析系统发现这个插件并使用呢?通过在可视化系统的配置界面中写入驱动的路径(python的点分路径)之后数据分析系统会尝试动态导入该该路径指向的驱动程序,以此来发现驱动。

# 结语

系统开发仓促,仍有很多不完善的地方,比如数据模型不够全面,展示的图表类型有限,系统无法自动根据数据模型对象来展示对应的图表等等问题。但系统是具备可拓展能力的,上述需求并非无法实现,我自以为代码具有一定的可读性和可维护性,望读者可以通过以该系统为引,完善或实现自己的数据分析系统。