# MLTools 说明文档

### 一、概述

本框架参考 SAS 评分卡建模方法,基于 Python 3.5 开发。实现样本数据加载,输出变量统计分布,自动进行变量特征预处理,根据 IV 值挑选变量(如是评分卡),遍历预定的机器学习算法,根据训练准确率及 KS 值选择最佳算法,并输出保存。

#### 二、逻辑框架

包含以下,如图 2.1:

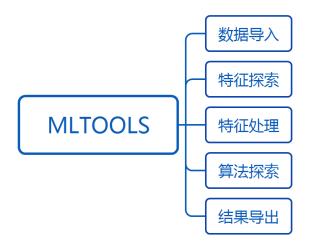


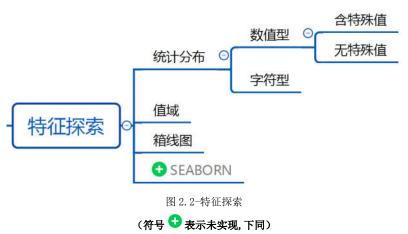
图 2.1-逻辑框架

#### 1. 数据导入

导入特定数据类型和文件格式的样本数据集。

# 2. 特征探索

探索变量统计分布/值域,绘制箱线图及更多可视化结果,如图 2.2。



## 3. 特征处理

对不同类型变量分别进行标准化/归一化/二值化/ONE-HOT/变量交叉,并根据 IV 或 RF 进行特征选择,如图 2. 3。

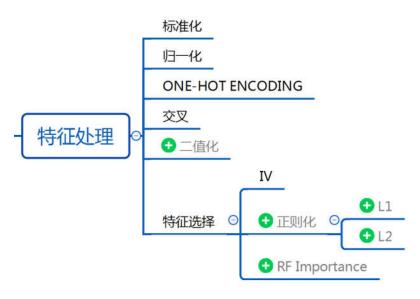


图 2.3-特征处理

### 4. 算法探索

通过遍历预先设定核心算法(包括:深度学习/强化学习/有监督学习/无监督学习/半监督学习,并结合超参数优化),在多模型结果中进行模型评估,目前主要评估指标为 KS/准确度/精度/召回率/F1/AUC,得到最佳模型结果,如图 2.4。



图 2.4-算法探索

#### 5. 结果导出

保存过程结果及模型文件供后续调用。

### 三、代码结构

### 1. 算法模块(arithmetic)

当前分类算法(classifier)包括基础算法(Base Classifier)/择优算法(Classifier (GridSearchCV)),如图 3.1。

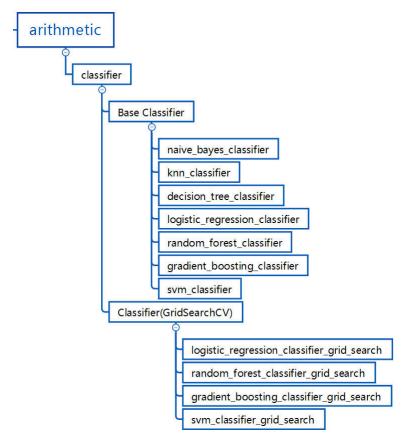


图 3.1-算法模块

## 2. 计算模块(calculate)

包括 KS 计算模块/WOE 计算模块等,如图 3.2。

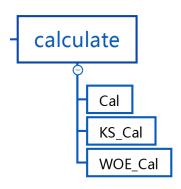


图 3.2-计算模块

## 3. 核心模块(core)

核心代码, base 用以初始化, common 用以功能重构, 如图 3.3。

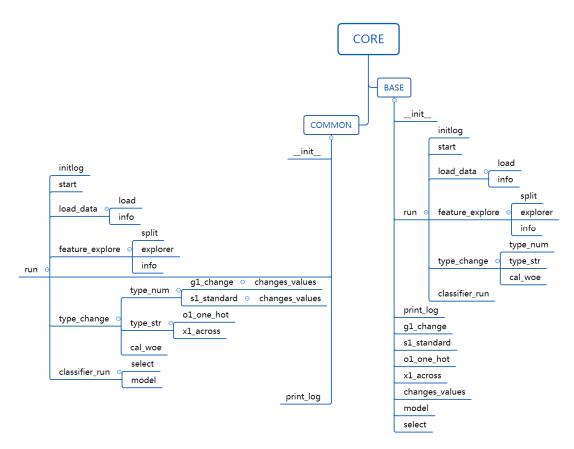


图 3.3-核心模块

### 4. 绘图模块(drawing)

包括箱线图绘制模块/决策树绘制模块等,如图 3.4。

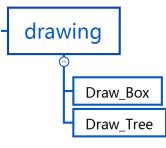


图 3.4-绘图模块

## 5. 测试模块(test)

仅供测试。

### 6. 系统模块(util)

所有公用功能函数,包括: 获取当前日期(get\_days),获取当前时间(get\_time),获取随机数(randoms),创建文件路径(mk\_dir),导入切片函数(cut\_split),归一化函数(g1\_do),标准化函数(s1\_do),交叉指向函数(directing),如图 3.5。

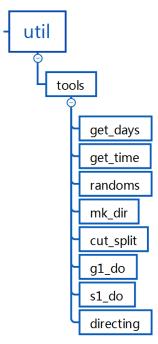


图 3.5-系统模块

### 四、使用说明

## 1. 代码路径

开发代码路径: 140 G:\OUT\07. AI\MLTools\code\develop; 生产代码路径: 140 G:\OUT\07. AI\MLTools\code\product;

# 2. 参数设计

通过调用类 core. common. Run(), Run(data, size, train\_size, arith, deletions, path, typed)即可运行,需要赋调用参数,如表 4.1:

typeu/如何区门,而安风州门多奴,知代王王											
参数名	数据类型	说明	默认值	示例							
data	str	数据集路径	无,需赋值	u'G:\\OUT\\\\'(数据集目标变量名 target)							
size	float/int	数据集切分比	1	0. 23							
train_size	float/int	训练数占比	0. 7	0. 66							
arith	str	算法选择,根	' 2345'	'O': naive_bayes_classifier;							
		据算法序号拼		'1': knn_classifier;							
		接字符串		'2': decision_tree_classifier;							
				'3': logistic_regression_classifier;							
				'4': random_forest_classifier;							
				'5': gradient_boosting_classifier;							
				'6': svm_classifier;							
				'7': logistic_regression_classifier grid;							
				'8': random_forest_classifier_grid;							
				'9': gradient_boosting_classifier_grid;							
				'A': svm_classifier_grid;							
deletions	dict	特殊值	None	{'R1':[-9992.0]}							
path	str	输出路径	None	u'G:\\OUT\\\\'							
typed	str	模型类别	'model'	'model'(传统模型)或'scorecards'(评分卡)							

表 4.1-调用参数

其中默认值通过配置文件获取,所有配置参数(包括测试参数),如有特别需求可进行修改,如表 4.2:

参数名	参数值	说明			
main_path_data	u'G:\\OUT\\07.AI\\MLTools\\data\\'	测试数据集路径			
main_path_out	u'G:\\OUT\\O7.AI\\MLTools\\out\\'	测试输出路径			
main_path_test	u'G:\\OUT\\O7.AI\\MLTools\\out\\test\\'	测试路径			
data_Name	u'm1m2_sample'	测试数据集名			
data_Tame	u'm1m2_sample_T200(MISS)'	200 条测试数据,含缺失			
data_type	u'.csv'	数据类型			
out_Name	u'fields'	输出文件名			
out_type	u'.log'	日志格式			
size	0.005	训练数占比默认值			
times	5	WOE 分段次数			
deletions	{         'R_POS_CNT_16_Pct_Avg_POS_CNT_1N': [-99000792.0, 85],         'R_Con_Incs_in_INC_Pay_P_BAL': [] }	特殊值			
special	[-99000792, -99000784, -99000776]	全局特殊值,评分卡用			
data	u'G:\\OUT\\07.AI\\MLTools\\data\\m1m2_sample.csv'	测试数据			
data_T	u'G:\\OUT\\O7.AI\\MLTools\\data\\ m1m2_sample_T200(MISS).csv'	测试缺失数据			
pro_gra_dot	'C:\\ProgramFiles(x86)\\Graphviz2.38\\bin\\dot.exe'	Graphviz 程序路径			
min_cpu	2	并发线程数			
log_mode	'w'	日志写入格式			
log_level	NOTSET	日志警告类型			
log_format	'%(levelname)s  %(message)s'	日志输出格式			
log_encode	'utf-8'	日志编码格式			

表 4.2-配置参数

#### 五、代码运行

# 1. 测试案例

引用代码可至生产代码路径(140|G:\OUT\07.AI\MLTools\code\product)调用,或直接调用由 Python 3.5 系统包(140|D:\Python35\python.exe)直接 import。

### 1) 仅提供数据集

```
from MLTools.code.product.core.common import Run
if __name__ == '__main__':
    t1 = Run(
        data=u'G:\\OUT\\07.AI\\MLTools\\data\\m1m2_sample_T200(MISS).csv'
    )
```

## 2) 需切分 50%数据集

```
from MLTools.code.product.core.common import Run
if __name__ == '__main__':
    t2 = Run(
        data=u'G:\\OUT\\07.AI\\MLTools\\data\\m1m2_sample_T200(MISS).csv',
        size=0.5
    )
```

3) 训练集:测试集=2:1

```
from MLTools.code.product.core.common import Run
if __name__ == '__main__':
    t3 = Run(
        data=u'G:\\OUT\\07.AI\\MLTools\\data\\m1m2_sample_T200(MISS).csv',
        train_size=0.66
    )
```

4) 其他算法选择

```
from MLTools.code.product.core.common import Run
if __name__ == '__main__':
    t4 = Run(
        data=u'G:\\OUT\\07.AI\\MLTools\\data\\m1m2_sample_T200(MISS).csv',
        arith='0123456'
    )
```

5) 带特殊值的数据集

```
from MLTools.code.product.core.common import Run
if __name__ == '__main__':
    t5 = Run(
        data=u'G:\\OUT\\07.AI\\MLTools\\data\\m1m2_sample_T200(MISS).csv',
        deletions={ 'R_POS_CNT_16_Pct_Avg_POS_CNT_1N': [-99000792.0]}
    )
```

6) 自定义输出路径

```
from MLTools.code.product.core.common import Run
if __name__ == '__main__':
    t6 = Run(
        data=u'G:\\OUT\\07.AI\\MLTools\\data\\m1m2_sample_T200(MISS).csv',
        path=u'G:\\OUT\\07.AI\\MLTools\\out\\test\\'
    )
```

7) 评分卡模式

```
from MLTools.code.product.core.common import Run

if __name__ == '__main__':

t7 = Run(

data=u'G:\\OUT\\07.AI\\MLTools\\data\\m1m2_sample_T200(MISS).csv',
```

```
typed='scorecards'
)
```

## 2. 运行结果

如图 5.1:

CLASSIFIER	TRAIN KS	TEST KS	ACCURACY   F	RECISE	RECALL	F1	AUC	SCORE
logistic_regression_classifier	50.78%	43. 16%	0.8320	0.4412	0.3846	0.4110	0.6485	43. 4503
random_forest_classifier	91.19%	48. 17%	0.8672	0.6316	0.3077	0.4138	0.6377	52.6695
gradient_boosting_classifier	77.72%	54.69%	0.8711	0.7143	0.2564	0.3774	0.6190	59. 7081
	9744211\save	\						

图 5.1-运行结果

#### 3. 结果调用

调用结果 model 文件案例,通过重构 core. common. Run 实现,如下:

```
import pandas as pd
import joblib
from sklearn import metrics
from MLTools.code.develop.core.common import Run
from MLTools.code.develop.util.tools import cut_split
m_path = u'G:\OUT\OT.AI\MLTools\out\model\best_model.model'
class RunModel(Run):
    def __init__(self, data, size,
                 deletions=None, path=None,
                 typed='model', model_path=''):
        self.model_path = model_path
        super(Run, self).__init__(data, size, deletions, path, typed)
    def load(self):
        self.print_log(self.model_path)
        data_temp = pd.read_csv(self.data, encoding='gbk')
        if self.size == 1:
            self.dataX, self.dataY = data_temp.drop('target', axis=1), data_temp['target']
        else:
            self.dataX, _, self.dataY, _ = \
                cut_split(data_temp.drop('target', axis=1), data_temp['target'], self.size)
    def classifier_run(self):
```

# 六、版本说明

MLTools v0.2.9.