# 实验任务书

时间: 第7、8周周二上午1-4节

上机地点: B3-138

- 一、实验任务一: 基于插值的数据扩充及不平衡分类问题。
- 二、**实验目的**: 了解不平衡分类 (Unbalanced Classification) 问题及用插值方法 对少数类样本进行扩充的基本原理。

## 三、具体任务:

- 1、了解数据挖掘 python 库 scikit-learn 的使用,参见 https://scikit-learn.org/。
- 2、从 UCI 机器学习数据库中(http://archive.ics.uci.edu/ml/)下载任务为 Classification的类严重不平衡的数据集(至少2个数据集)。
- 3、用线性插值法对少数类样本进行扩充 (参见插值法 PPT 中对 SMOTE 的简介, 其详细介绍可以参见论文 SMOTE: Synthetic Minority Over-sampling Technique), 然后使用决策树 (Decision Trees) 及贝叶斯分类器 (Naive Bayes) 对比扩充前后 的分类准确率 (参数可以多使用几个不同的值,评价指标使用 F1-measure) (用 图表列出)。

- 一、实验任务二:基于多变量线性回归模型的数据拟合。
- 二、实验目的: 掌握用多变量线性回归模型及最小二乘法进行数据拟合的基本原理。

# 三、数学原理回顾:

1、多维线性回归模型及最小二乘解

设多维线性模型  $y = a_0 + a_1x_1 + a_2x_2 + ... + a_mx_m$ , 其中常数项  $a_0$  为偏置(bias)。 给定 n 个观测样本( $\mathbf{x}^{(1)}, y_1$ ), ( $\mathbf{x}^{(2)}, y_2$ ), ..., ( $\mathbf{x}^{(n)}, y_n$ ), 我们可以写成如下矩阵形式  $\mathbf{X}\mathbf{0} = \mathbf{y}$ :

## 其中:

 $\mathbf{X}: n'(m+1)$ 维数据矩阵,每一行  $\mathbf{x}$  表示一个样本的数据(共 n 个样本),每个样本有 m 个特征,但线性模型还带有 1 个常数偏置项  $a_0$ 。

y: n 维列向量,表示 n 个观测目标值。

 $\mathbf{q}$ : m+1 维列向量,表示线性模型的 m+1 个系数。

(1) 模型参数的最小二乘解为:

$$\boldsymbol{\theta} = (\boldsymbol{X}^T \boldsymbol{X})^{-1} \boldsymbol{X}^T \boldsymbol{V}$$

(2) 为了防止过拟合,常常使用一些正则化项,如  $L_2$  正则化以控制参数 $\theta$ ,相应的最小二乘解如下,其中λ为标量超参数 (hyperparamter) , I 为单位矩阵:

$$\boldsymbol{\theta} = (\boldsymbol{X}^T \boldsymbol{X} + \lambda \boldsymbol{I})^{-1} \boldsymbol{X}^T \boldsymbol{y}$$

#### 四、具体任务:

1、从 UCI 机器学习数据库中(UCI 机器学习数据库: http://archive.ics.uci.edu/ml/)下载任务为回归 (Regression) 的数据集 (至少 2 个) 。

- 2、用多变量线性模型拟合数据,并计算测试集的<mark>平方误差和的平均值</mark>(用5折交叉验证)(用图表列出)。
- 3、用多变量线性模型拟合数据,但使用  $L_2$  正则项,重复上项实验。关于 $\lambda$ 参数 要进行多个参数的设置实验,并就有无正则项比较平方误差和的平均值 (用图表列出)。
- **五、提交时间**: 第 10 周周一以前,实验占总评成绩的 10%,逾期未缴,此部分成绩为 0 分。
- 六、提交内容及方式:实验报告、源码的纸质版及电子版,其中电子版以学号+姓名+使用的数据集名命名,由班长统一提交(由班长压缩后发到邮箱jbwang@scut.edu.cn);如果太大(超过50M)可能被学校邮箱拒收,可以通过网盘发送。