Data Mining, Spring 2018

Problem Set #1: Supervised Learning – Regression and SVM

(Due on April 8, 2018 at 11:59pm)

**Submission Instructions**

These questions require thought but do not require long answers. Please be as concise as possible. You should submit your answers as a write-up in PDF format to [DataMing\_2018@126.com](mailto:DataMing_2018@126.com). The email title is formatted as “hwk1\_学号\_姓名”.

**Questions**

1. **线性回归**

某班主任为了了解本班同学的数学和其他科目考试成绩间关系，在某次阶段性测试中，他在全班学生中随机抽取1个容量为5的样本进行分析。该样本中5位同学的数学和其他科目成绩对应如下表：

|  |  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- | --- |
| 学生编号 | 1 | 2 | 3 | 4 | 5 |
| 数学分数m | 89 | 91 | 93 | 95 | 97 |
| 物理分数p | 87 | 89 | 89 | 92 | 93 |
| 语文分数c | 72 | 76 | 74 | 71 | 76 |
| 英语分数e | 83 | 88 | 82 | 91 | 89 |
| 化学分数ch | 90 | 93 | 91 | 89 | 94 |

利用以上数据，建立m与其他变量的多元线性回归方程，并回答下列问题：

1. 在线性回归中，利用梯度下降法，令参数向量初始值全为，学习率为1，算出经过第一次迭代后的参数向量；
2. 讨论（1）中所算出的是否可以使线性回归中的代价函数下降，即；
3. 讨论是否可以选取更佳的学习率，经过第一次迭代后，使代价函数下降得更快；
4. 利用标准方程求出最优的多元线性回归方程（系数精确到0.01），并预测该班物理分数88、语文分数73、英语分数87、化学分数92同学的数学分数。
5. 在L2正则化线性回归中，令正则化平衡系数为1，利用标准方程求出最优的L2正则化多元线性回归方程（系数精确到0.01），并比较其与（4）中得出的多元线性回归方程对数学分数的预测，哪个更好。
6. **逻辑回归**

研究人员对使用雌激素与子宫内膜癌发病间的关系进行了1:1配对的病例对照研究。病例与对照按年龄相近、婚姻状况相同、生活的社区相同进行了配对。收集了年龄、雌激素药使用、胆囊病史、高血压和非雌激素药使用的数据。变量定义及具体数据如下：

match：配比组

case：case=1病例；case=0对照（未发病）

est：est=1使用过雌激素；est=0未使用雌激素；

gall：gall=1有胆囊病史；gall=0无胆囊病史；

hyper：hyper=1有高血压；hyper=0无高血压；

nonest：nonest=1使用过非雌激素；nonest=0未使用过非雌激素；

|  |  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- | --- |
| Match | Case | Est | Gall | Hyper | Nonest |
| 1 | 1 | 1 | 1 | 0 | 1 |
| 1 | 0 | 0 | 1 | 0 | 0 |
| 2 | 1 | 1 | 0 | 1 | 1 |
| 2 | 0 | 0 | 0 | 0 | 1 |
| 3 | 1 | 1 | 1 | 0 | 1 |
| 3 | 0 | 1 | 0 | 1 | 1 |
| 4 | 1 | 1 | 0 | 0 | 0 |
| 4 | 0 | 1 | 0 | 1 | 1 |
| 5 | 1 | 1 | 0 | 1 | 1 |
| 5 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 |
| 6 | 1 | 1 | 1 | 0 | 1 |
| 6 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 |
| 7 | 1 | 1 | 0 | 0 | 1 |
| 7 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 |
| 8 | 1 | 1 | 1 | 1 | 1 |
| 8 | 0 | 0 | 0 | 1 | 1 |
| 9 | 1 | 1 | 0 | 0 | 1 |
| 9 | 0 | 1 | 0 | 0 | 1 |
| 10 | 1 | 0 | 0 | 0 | 1 |
| 10 | 0 | 0 | 0 | 0 | 1 |
| 11 | 1 | 1 | 0 | 1 | 1 |
| 11 | 0 | 1 | 0 | 1 | 1 |
| 12 | 1 | 0 | 0 | 0 | 1 |
| 12 | 0 | 0 | 0 | 1 | 1 |
| 13 | 1 | 1 | 0 | 1 | 1 |
| 13 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 |
| 14 | 1 | 1 | 0 | 0 | 1 |
| 14 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 |
| 15 | 1 | 1 | 0 | 1 | 1 |
| 15 | 0 | 1 | 0 | 0 | 1 |
| 16 | 1 | 1 | 0 | 0 | 1 |
| 16 | 0 | 1 | 0 | 1 | 1 |
| 17 | 1 | 1 | 0 | 0 | 1 |
| 17 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 |
| 18 | 1 | 0 | 1 | 0 | 1 |
| 18 | 0 | 0 | 0 | 1 | 0 |
| 19 | 1 | 1 | 1 | 0 | 1 |
| 19 | 0 | 1 | 1 | 0 | 0 |
| 20 | 1 | 1 | 0 | 0 | 0 |
| 20 | 0 | 1 | 0 | 1 | 1 |

1. 调用逻辑回归函数或实现求解L2逻辑回归分析的梯度下降算法，求出最优的逻辑回归模型；
2. 尝试找出对影响子宫内膜癌发病的最直接的因素；
3. 编程实现求解L2正则化逻辑回归分析的梯度下降算法，并求出正则化平衡系数为1时的最优正则化逻辑回归模型（加分题）。
4. **支持向量机**

考虑以下的两类训练样本集

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
| 特征1 | 特征2 | 类标 |
| 1 | 1 | + |
| 2 | 2 | + |
| 2 | 0 | + |
| 0 | 0 | - |
| 1 | 0 | - |
| 0 | 1 | - |

1. 在图中画出这6个训练样本点和支持向量机对应的最优超平面（决策边界），并写出对应的超平面方程；
2. 假设增加一些训练样本点，这些点能被正确分类且远离最优超平面（决策边界），说明最优超平面（决策边界）不受新增训练样本点影响，而线性回归会受影响的原因；
3. 指出哪些是支持向量，并求出两个异类支持向量到最优超平面（决策边界）的距离之和；
4. 通过寻找拉格朗日待定乘数来构造对偶空间的解，并将其与（1）中结果作比较。