中山大学计算机学院

人工智能本科生实验报告

课程名称: Artificial Intelligence

教学班级	网安软工合班	专业 (方向)	网络空间安全
学号	20337251	姓名	伍建霖

一、实验题目

在给定文本数据集完成房价预测回归训练,画出训练loss曲线图、数据可视化图、预测函数图。

要求

- 设计合适的网络结构,选择合适的损失函数,利用训练集完成网络训练,画出数据可视化图、loss曲线图、预测函数图。
- 需要提交简要报告+代码
- 压缩包: 学号_姓名_作业编号.zip, 如 20331234_张三_实验7.zip。
- 截止日期: 2022.5.25 23:59

二、实验内容

1.算法原理

单变量的代码助教给出了, 所以下面讨论的都是多变量的情况

- 1.先读入数据
- 2.数据归一化
- 3.用梯度下降法优化参数

梯度下降法

- 1.假定y = XW
- 2.设置损失函数并随机初始化网络参数W
- 3. 当满足终止条件时,终止优化,否则继续
- 4.计算y以及损失值
- 5.求导可得梯度方向
- 6.更新参数W
- 7.跳转到3

2. 伪代码

```
def regression:
   读入数据
   数据归一化
   g,cost=梯度下降法(x,y,theta,学习率,迭代次数)
def 梯度下降法:
   #初始化临时矩阵temp
   temp = np.matrix(np.zeros(theta.shape))
   #初始化代价函数举证,维数为迭代次数
   cost = []
   m = X.shape[0]
   for i in range(iters):
       #根据theta个数循环跟新theta
       temp = theta - (alpha/m)*(X*theta.T-y).T*X
       #得到跟新后的theta
       theta = temp
       #计算代价
       cost.append(computeCost(X, y, theta))
   return theta, cost
```

3.关键代码展示 (带注释)

```
#求代价函数
def computeCost(X,y,theta):
   temp = np.power((X*theta.T-y),2)
   return np.sum(temp)/(2*X.shape[0])
#梯度下降
def gradientDescent(X,y,theta,alpha,iters):
   #初始化临时矩阵temp
   temp = np.matrix(np.zeros(theta.shape))
   #初始化代价函数举证,维数为迭代次数
   cost = []
   m = X.shape[0]
   for i in range(iters):
       #根据theta个数循环跟新theta
       temp = theta - (alpha/m) * (X*theta.T-y).T * X
       #得到跟新后的theta
       theta = temp
       #计算代价
       cost.append(computeCost(X, y, theta))
   return theta, cost
#标准化特征缩放
def preProcess(x,y):
   # 均值归一化
   x=(x-np.average(x))/(np.max(x)-np.min(x))
   x=np.c_{np.ones(len(x)),x]
   y=np.c_[y]
   return x,y
```

4.尝试

尝试更高的学习率

在单变量的情况下, 0.01的学习率就足够生成一个可靠的预测模型, 但在多变量的情况下, 我使用 0.01的学习率出现了cost越来越大的情况

不同的迭代次数

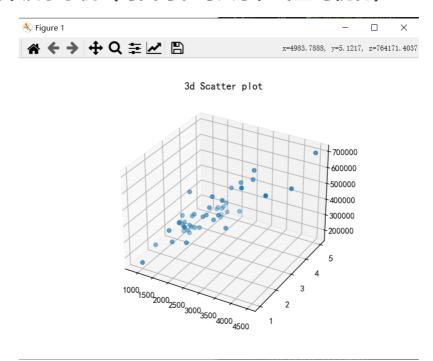
最终的迭代次数为1500,但从损失图像上看,cost在头几次的下降中就已经非常接近了最终的cost值(曲线就像个L型),但我将iter缩小,参数又不够精准,出来的预测图与训练数据相差巨大

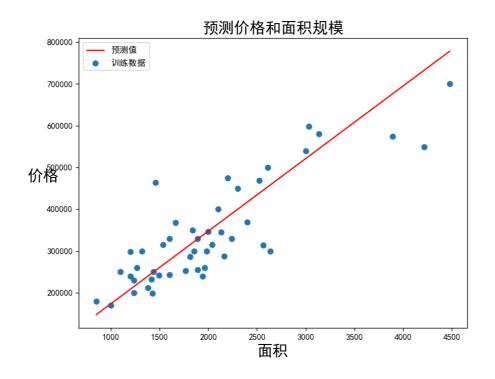
使用sklearn中现有的模型

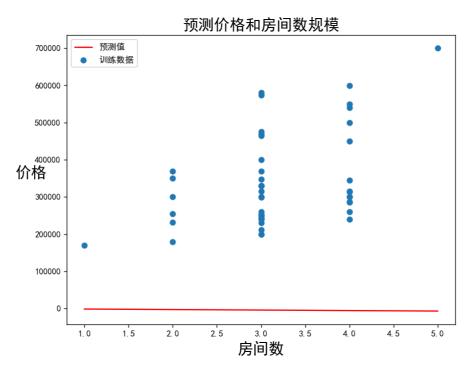
我手写的感知机模型最终的cost有7661236730(均方误差),而使用sklearn中的linear_model的 LinearRegression模型fit后,最终cost仅有2140239948

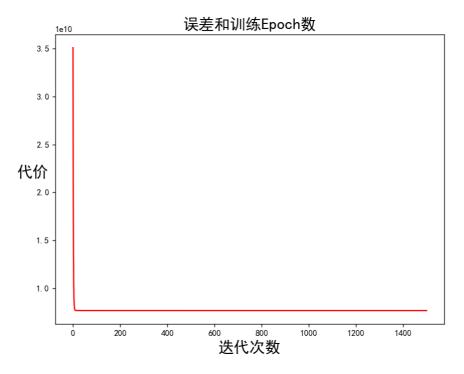
三、实验结果及分析

1. 实验结果展示示例 (可图可表可文字, 尽量可视化)









2.评测指标展示及分析(其它可分析运行时间等)

面积和价格函数的斜率: 173.78260468148616。

房间数和价格函数的斜率: -1362.9672962825705。

最终cost: 7661236730.926858。

3.对模型的一些思考

生成预测图后,我对房间数和价格函数的斜率,以及最终cost有些不解。我试着给出解释:可能房间数对价格的影响微乎其微,但至于为什么斜率为负数,这我百思不得其解;至于最终上十位数的cost,我认为应该是均方误差的原因,毕竟其中有个平方存在

四、参考资料

理论课和实验课PPT