山东大学 计算机科学与技术 学院

机器学习 课程实验报告

实验题目: Linear Regression

实验目的:

熟悉和掌握机器学习中的线性回归,了解监督学习问题,如何训练参数,理解损失函数,

并进行可视化

硬件环境:

Windows 版本

Windows 10 专业版

© 2018 Microsoft Corporation。保留所有权利。



●更改设置

系统-

处理器: Intel(R) Core(TM) i7-7500U CPU @ 2.70GHz 2.90 GHz

已安装的内存(RAM): 8.00 GB (7.88 GB 可用)

系统类型: 64 位操作系统,基于 x64 的处理器 笔和触控: 没有可用于此显示器的笔或触控输入

计算机名、域和工作组设置

计算机名:

DESKTOP-8OUNSSK

计算机全名:

DESKTOP-8OUNSSK

计算机描述:

lenovo-小新潮

工作组: WORKGROUP

软件环境:

Windows10 专业版

MatlabR2018b

实验步骤与内容:

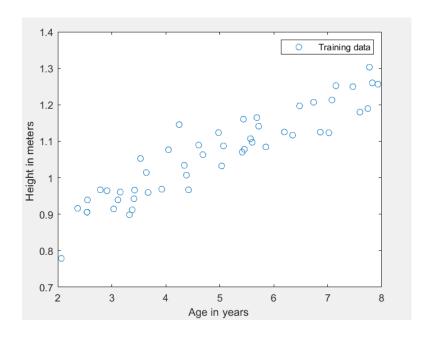
实验内容:

- 一、下载提供的数据,读入数据,画出相应的坐标点
- 二、使用数据,拟合出一条直线来,使用机器学习所讲的线性回归的方法来拟合出一条直 线
- 三、理解损失函数,通过数据来画出损失函数的图像,进行可视化

实验步骤:

一、读入数据,然后使用 plot 函数,画出散点图

如下图所示:

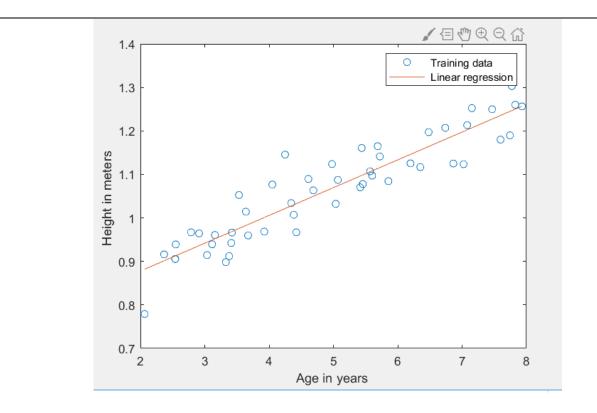


二、使用以下规则,更新 theta, 先对 x 多增加一列,实现 x 的维数和 theta 的维数可以 实现乘法,在使用如下的公式来更新 theta

$$h_{\theta}(x) = \theta^T x = \sum_{i=0}^{n} \theta_i x_i,$$

$$\theta_j := \theta_j - \alpha \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m (h_\theta(x^{(i)}) - y^{(i)}) x_j^{(i)}$$

一共更新 1500 轮,最后通过 plot 函数来画出函数图像 plot(x(:,2), x*theta, '-');



这就是我们拟合出来的函数图像,显示拟合效果还是不错的,而且 loss 函数也是一直 在减小的

三、画出损失函数的图像,使用,以下数据:

 $J_vals=zeros(100, 100);$

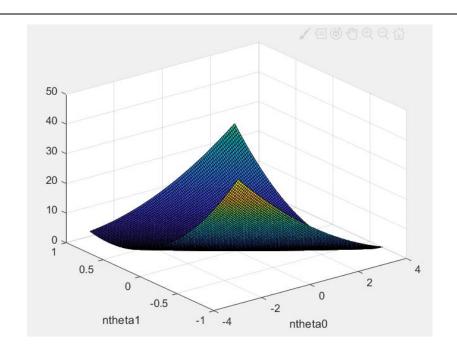
theta0=1 inspace (-3, 3, 100);

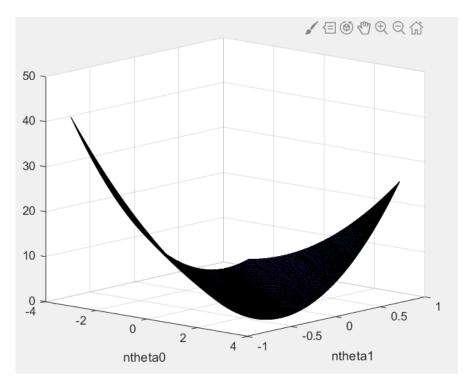
theta1=linspace(-1, 1, 100);

损失函数, 定义为(y⁻-y)2 再求和, 除以2*m, 即为损失函数:

loss=@(theta, x, y) mean($(h(x, theta)-y).^2$)/2;

因为这是三维图像,使用 surf 函数进行画图,结果如下:





通过观察,我们会发现,损失函数,是从各个方向趋于一个最小值,而这个最小值,正是我们需要达到的目标。

结论分析与体会:

- 一、 学会和使用了 matlab 软件,进行编程,处理数据画出图像
- 二、 实现线性回归来拟合直线,通过不断迭代来让损失函数变小
- 三、 学习和理解了损失函数如何趋近于最小化,通过不断让损失函数变小,图像从各个方向趋近于最小值,正如图所示

附录:程序源代码:

```
x = load ('F:\\Machine Learning\\exp\\exlData\\exlx.dat'); %50维
y = load ('F:\\Machine Learning\\exp\\exlData\\exly.dat'); %50维
figure % open a new f i g u r e window
plot (x , y , ' o ');
ylabel ('Height in meters')
xlabel ('Age in years')
u=0;
m=length(y);
x=[ones(m,1),x]; % 50*2 维度
h=@(x, theta) x*theta;
alpha=0.07;
theta=zeros(2,1); % 2*1 维度
loss=@(theta, x, y) mean((h(x, theta)-y).^2)/2;
iteration=\mathbb{Q}(theta, alpha, y, x) theta-alpha*(x'*(h(x, theta)-y))/m;
for j=1:1500
    theta=iteration(theta, alpha, y, x);
end
hold on
plot(x(:,2), x*theta, '-');
legend(' Training data', ' Linear regression');
J_{vals=zeros}(100, 100);
theta0=1inspace (-3, 3, 100);
theta1=linspace (-1, 1, 100);
for i=1:length(theta0)
for j=1:length(theta1)
    t=[theta0(i); theta1(j)];
    J_{vals}(i, j) = loss(t, x, y);
end
end
J_vals = J_vals';
figure;
surf (theta0, theta1, J_vals);
xlabel ('ntheta0'); ylabel ('ntheta1');
```