编程作业1:线性回归

引言

在这个练习中,你将实现线性回归,然后查看它如何在数据集上工作。在开始这个编程练习之前,我们强烈建议您观看视频课程并完成对应主题的测验。

首先您需要下载初始代码并将内容解压到您想要的目录,来开始本练习。如果有必要,可以在Octave/Matlab中使用cd命令切换到这个目录。

您还可以在本课程网站的"Environment Setup Instructions"中安装Octave/MATLAB的说明。

本练习中包含的文件

ex1.m - Octave/MATLAB脚本、用于指导您完成练习

ex1_multi.m - Octave/MATLAB脚本,用于指导您完成后半部分的练习

ex1data1.txt - 单变量线性回归的数据集

ex1data2.txt - 多变量线性回归的数据集

submit.m - 提交脚本将您的代码 发送到我们的服务器

[*] warmUpExercise.m - Octave/MATLAB里简单的示例函数

[*] plotData.m - 用于在图上显示数据集的函数

[*] computeCost.m - 计算单变量线性回归代价的函数

[*] gradientDescent.m - 计算单变量梯度下降的函数

[+] computeCostMulti.m - 计算多变量线性回归代价的函数

[+] gradientDescentMulti.m - 计算多变量的梯度下降的函数

[+] featureNormalize.m - 特征归一化函数 ,表示可选的练习

[+] normalEqn.m - 计算正规方程的函数

*表示必须完成的文件

+表示可选练习

在整个练习过程中,您将使用脚本**ex1.m**和**ex1 multi.m**来检查程序。这些脚本倒入了对应问题的数据集,并调用您编写的函数。您不需要修改这两个脚本。您只需根据此脚本提供的指令修改其他文件中的函数。

只需要完成编程练习的第一部分,就可以实现单变量线性回归。而练习的第二部分是可选的,它用于 实现多变量线性回归。

获取帮助

本课程的练习使用Octave(Octave是MATLAB的免费替代品。对于此编程练习,你可以任意使用Octave或MATLAB)或Matlab来完成,这是一个适于数值计算的高级语言。如果您没有安装Octave或MATLAB,请参考课程网站的"Environment Setup Instructions"中的安装说明。

在Octave/Matlab命令行中,键入**help**,后面输入一个函数名称,可以显示内置函数的文档。例如,**help plot**将显示关于绘图的帮助信息。Octave的详细文档可以在<u>Octave文档页</u>中找到。Matlab的详细文档可以在<u>Matlab文档页</u>找到。

我们还强烈鼓励使用在线讨论与其他学生讨论编程练习。但是,不要剽窃其他人编写的源代码,也不要与其他人共享源代码。

1简单的Octav/Matlab函数

ex1.m的第一部分让你练习Octave/Matlab语法以及提交作业的过程。在文件**warmUpExercise.m**中,你会找到一个Octave/Matlab函数的框架。修改它,填写以下代码以返回一个5×5的单位矩阵:

```
A = eye(5);
```

完成后,运行**ex1.m**(切换到对应目录之后,在Octave/MATLAB命令框中键入"**ex1**"),您应该会看到类似于以下内容的输出:

```
ans =
Diagonal Matrix

1 0 0 0 0
0 1 0 0 0
0 0 1 0 0
0 0 0 1 0 0
0 0 0 1 0
0 0 0 1 0
```

现在**ex1.n**将暂停,按下任意键,然后运行代码的下一部分。如果您希望退出,键入**ctrl-c**可以在运行期间停止程序。

1.1 提交解答

完成练习的一部分后,你可以在Octave/Matlab命令行输入**submit**的提交解答。提交脚本会提示您输入账户邮箱和token,并询问您想提交哪些文件。您可以从此练习的网页中获取token。

现在你应该提交你的解答。

您可以反复提交您的解答,我们将只参考最高得分。

2 单变量线性回归

在这部分练习中,你将实现一个单变量线性回归,用来预测食品车的利润。假设你是餐厅公司的 CEO,正在考虑在不同的城市开设新的销售渠道。目前在各个城市都已有食品车运营,你可以获得这 些城市对应的利润和人口数据。

您希望使用这些数据来帮助您选择下一个扩展业务的城市。

文件**ex1data1.txt**包含了解决我们线性回归问题的数据集。第一列是一个城市的人口,第二列是该城的一辆食品车的利润。利润的负值表示亏损。

ex1.m脚本已经为你加载了这些数据。

2.1 绘制数据

在开始练习之前,通过将数据可视化来了解数据是很有用的。对于这个数据集,可以使用散点图来可视化数据,因为它只有两个属性可以绘制(利润和人口)。(你在现实生活中遇到的许多其他问题都是多维的,所以不能被绘制在二维图上。)

在ex1.m中,数据集从数据文件加载到变量X和y中:

接下来,脚本调用**plotData**函数来创绘制数据的散点图。您的任务是完成**plotData.m**来绘制图像; 修改文件并填写以下代码:

```
plot(x, y, 'rx', 'MarkerSize', 10); % Plot the data
ylabel('Profit in $10,000s'); % Set the y-axis label
xlabel('Population of City in 10,000s'); % Set the x-axis label
```

现在,当您继续运行**ex1.m**时,得到的最终结果应该类似于Figure 1,并且红色"X"标记和坐标轴的标签应该相同。

要了解关于绘图命令的更多信息,可以在Octave/MATLAB命令提示符处键入help plot,或者在网络上搜索文档。(为了将标记更改为红色"x",我们在plot中使用选项"rx",即,plot(...,[your options here],...,'rx');)

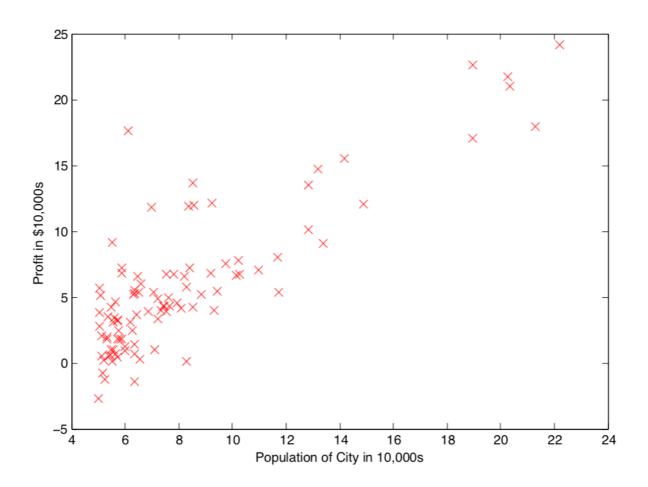


Figure 1: Scatter plot of training data

2.2 梯度下降

在这部分中,你将使用梯度下降法拟合线性回归参数 θ 到数据集。

2.2.1 更新方程

线性回归的目的是最小化代价函数。

$$J(heta) = rac{1}{2m} \sum_{i=1}^m (h_ heta(x^{(i)} - y^{(i)})^2)$$

假设函数 $h_{theta}(x)$ 由线性模型给出

$$h_{ heta}(x) = heta^T x = heta_0 + heta_1 x_1$$

回想一下,你将调整模型的参数是 θ_j ,以最小化代价函数 $J(\theta)$ 的值。其中一种实现它的方法是使用梯度下降算法。在梯度下降中,每次迭代都要执行更新

$$heta_j := heta_j - lpha rac{1}{m} \sum_{i=1}^m (h_ heta(x^{(i)}) - y^{(i)}) x_j^{(i)} ($$
对于所有 j ,同步更新 $heta_j$)

每执行一步梯度下降,你的参数 θ_i 就越接近是代价函数 $J(\theta)$ 最小的最优值。