# 为什么对数据要进行归一化处理

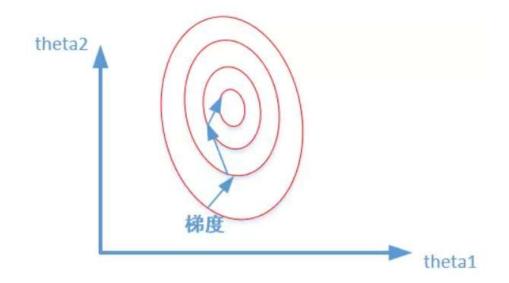
在喂给机器学习模型的数据中,对数据要进行**归一化**的处理。 为什么要进行归一化处理,下面从**寻找最优解**这个角度给出自己的看法。

## 1 例子

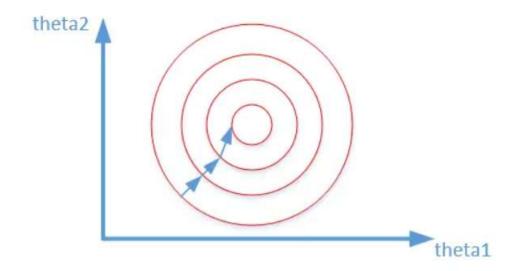
假定为预测房价的例子,**自变量为面积,房间数两个,因变量为房价。** 那么可以得到的公式为:

$$y = \theta_1 x_1 + \theta_2 x_2$$

其中 $^{x_1}$ 代表房间数, $^{\theta_1}$ 代表变量 $^{x_1}$ 前面的系数。 其中 $^{x_2}$ 代表面积, $^{\theta_2}$ 代表变量 $^{x_2}$ 前面的系数。 首先我们祭出两张图代表数据是否均一化的最优解寻解过程。 未归一化:



## 归一化之后



为什么会出现上述两个图,并且它们分别代表什么意思。 我们在寻找最优解的过程也就是在使得损失函数值最小的 theta1,theta2。

#### 上述两幅图代码的是损失函数的等高线。

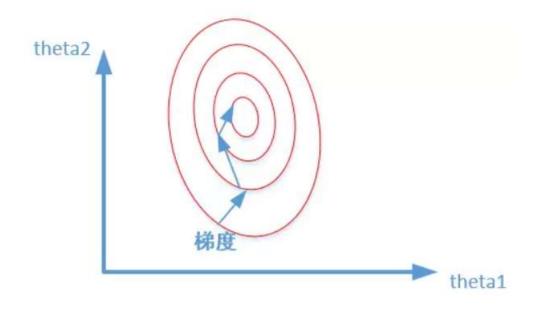
我们很容易看出,当数据没有归一化的时候,面积数的范围可以从 0~1000,房间数的范围一般为 0~10,可以看出面积数的取值范围远大于房间数。

### 这样造成的影响就是在画损失函数的时候,

数据没有归一化的表达式,可以为:

$$J = (3\theta_1 + 600\theta_2 - y_{correct})^2$$

# 造成图像的等高线为类似椭圆形状,最优解的寻优过程就是像下图所示:



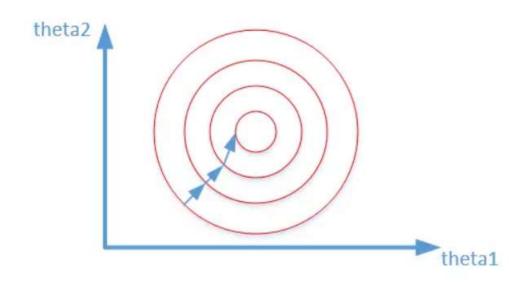
而数据归一化之后, 损失函数的表达式可以表示为:

$$J = (0.5\theta_1 + 0.55\theta_2 - y_{correct})^2$$

而数据归一化之后, 损失函数的表达式可以表示为:

$$J = (0.5\theta_1 + 0.55\theta_2 - y_{correct})^2$$

其中变量的前面系数几乎一样,则图像的等高线为类似圆形形状,最优解的寻优过程像下图所示:



从上可以看出,数据归一化后**,最优解的寻优过程明显会变得平缓,更容易正确的收敛到最优** 解。

这也是数据为什么要归一化的一个原因。

From -- > yizhennotes