

# 模式识别作业1

张蔚桐 2015011493 自55

2017 年 3 月 7 日

## 1

根据线性回归方程可以得到

$$\begin{aligned}\hat{y} &= \hat{\theta}_0 + \hat{\theta}_1 x \\ \hat{\theta}_0 &= \bar{y} - \hat{\theta}_1 \bar{x} \\ \hat{\theta}_1 &= \frac{E((y - E(y))(x - E(x)))}{D(x)}\end{aligned}$$

其中 $D(x)$ ,  $E(x)$ 分别为样本的方差和期望, 因此可以得到

$$\begin{aligned}R^2 &= \frac{E((\bar{y} - \hat{y})^2)}{D(y)} \\ r^2 &= \frac{E^2((y - E(y))(x - E(x)))}{D(x)D(y)}\end{aligned}$$

欲证 $R^2 = r^2$ 即证明

$$E((\bar{y} - \hat{y})^2) = \frac{E^2((y - E(y))(x - E(x)))}{D(x)}$$

左侧 $= E(\hat{\theta}_1^2 (x - \bar{x})^2) = \hat{\theta}_1^2 D(x) = \frac{E^2((y - E(y))(x - E(x)))}{D(x)} =$ 右侧  
进而得证 $R^2 = r^2$

## 2

### 2.1 前三题

如图1所示, 为训练集为10个样本点时的线性拟合和各阶过拟合的情况。图中 $r$ 为拟合的相关系数,  $R$ 为采用新的100组数据得到的方均根。第一行为 $\sigma = 0.5$ 时的情况, 可以看出, 这个时候因为数据集的线性性比较好, 尽管出现了过拟合但是在局部差别不大。尽管如此, 仍可以看出随着阶数

的增加，对样本的拟合系数不断提高。但是对于测试集的误差方均根同样不断上升。

这种情况在 $\sigma = 2$ 的第二行中更加明显。此时高阶拟合出现很大的误差。尽管拟合系数相对于较低阶的拟合（如线性拟合）很高，但是在测试集中表现了很大的误差方均根。

## 2.2 后两题

如图2所示，为训练集为100个样本点的各阶拟合的情况。 $r, R$ 同上节所示。经过测试总结，可以看出如下关系。

随着 $\sigma$ 增大，训练集的拟合程度 $r^2$ 减小，测试集的误差系数 $R^2$ 增大。

随着模型复杂程度的增大。训练集的拟合程度 $r^2$ 增大，测试集的误差系数 $R^2$ 增大，甚至出现过拟合。

随着训练样本的增大，训练集的拟合程度 $r^2$ 增大并趋近1，测试集的误差系数 $R^2$ 减小。

图像同样附在附件中

## 3

经过计算得到 $\hat{\theta}_0 = 726.0731, \hat{\theta}_1 = -0.7537, \hat{\theta}_2 = -161.5401, \hat{\theta}_3 = 61.4084$ 因此（2）有

$$\hat{y} = \hat{\theta}_0 + 110\hat{\theta}_1 + 3\hat{\theta}_2 + \hat{\theta}_3 = 219.9584$$

考察交叉项可以得到

$$\hat{y} = \hat{\theta}_0 + \hat{\theta}_1 x_1 + \hat{\theta}_2 x_2 + \hat{\theta}_3 x_3 + \hat{\theta}_4 x_1 x_3 + \hat{\theta}_5 x_2 x_3$$

计算得到

$$\hat{\theta}_0 = 669.97, \hat{\theta}_1 = -0.8563, \hat{\theta}_2 = -107.602$$

$$\hat{\theta}_3 = 160.5363, \hat{\theta}_4 = 0.2065, \hat{\theta}_5 = -98.7687$$

拟合得到 $\hat{y} = 140$

考察 $\hat{\theta}_4$ 对 $\hat{\theta}_1$ ， $\hat{\theta}_5$ 对 $\hat{\theta}_2$ ，当 $x_3$ 在0和1之间变化时这些变化还是很明显的，因此认为考察交叉项有意义

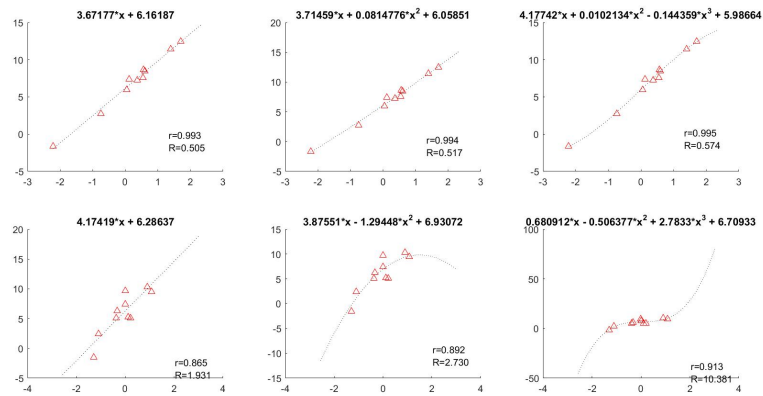


图 1: 10个样本点的情况

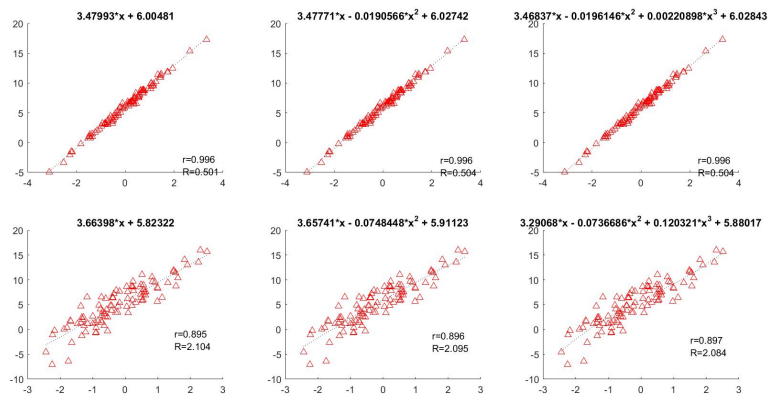


图 2: 100个样本点的情况