



# 统计方法与机器学习

## 理论习题二

# 习题1

证明：

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n - p - 1} SS_E$$

是  $\sigma^2$  的无偏估计。

## 习题2

考虑一元线性回归模型

$$y = \beta_0 + \beta_1 x$$

现有数据  $\{(x_i, y_i): i = 1, 2, \dots, n\}$ 。对数据进行变换

$$\tilde{y}_i = \frac{y_i - c_1}{d_1}, \quad \tilde{x}_i = \frac{x_i - c_2}{d_2}, \quad i = 1, 2, \dots, n$$

其中,  $c_1, c_2, d_1, d_2$  为提前确定的常数。请完成以下任务:

- (a) 试构建由原始数据和变换后数据得到的回归系数的最小二乘估计、总偏差平方和、回归平方和以及残差平方和之间的关系。
- (b) 证明: 由原始数据和变换后数据得到的  $F$  统计量的值保持不变。

## 习题3

3. 对给定的  $n$  组数据  $(x_i, y_i), i = 1, 2, \dots, n$ , 若我们关心的是  $y$  如何依赖  $x$  的取值而变动, 则可以建立回归方程

$$\hat{y} = a + bx$$

反之, 若我们关心的是  $x$  如何依赖  $y$  的取值而变动, 则可以建立另一个回归方程

$$\hat{x} = c + dy$$

试问这两条直线在直角坐标系中是否重合? 为什么? 若不重合, 它们有无交点? 若有, 试给出交点的坐标。

## 习题4

令

$$H = X(X^T X)^{-1} X^T$$

是一个帽子矩阵， $I$  是单位矩阵。证明： $I - H$  是对称幂等矩阵，并计算这个矩阵的秩。

## 习题5

5. 在一个多元线性回归模型中, 响应变量  $y_i$  的回归值为

$$\hat{y}_i = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 x_1 + \cdots + \hat{\beta}_p x_p$$

$\mathbf{X}$  是一个满秩矩阵, 证明:  $\sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y}_i) = 0$ 。

在多元线性回归模型

$$y = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \cdots + \beta_p x_p + \varepsilon$$

中, 我们有数据  $\{(y_i, x_{i1}, x_{i2}, \cdots, x_{ip})\}_{i=1}^n$ 。我们可以得到最小二乘估计, 记为  $\hat{\beta} = (\hat{\beta}_0, \hat{\beta}_1, \cdots, \hat{\beta}_p)^\top$ 。如果我们对  $y_1, y_2, \cdots, y_n$  进行中心化, 对每一维自变量  $x_{1j}, x_{2j}, \cdots, x_{nj}$  均进行了标准化,  $j = 1, 2, \cdots, p$ , 那么, 我们得到的最小二乘估计为  $\tilde{\beta} = (\tilde{\beta}_0, \tilde{\beta}_1, \cdots, \tilde{\beta}_p)^\top$ 。

请完成以下任务。

- (a) 这两个估计  $\tilde{\beta}$  和  $\hat{\beta}$  之间有什么关系?
- (b) 求  $\tilde{\beta}$  的期望和方差。

# 习题6

## 6. 在单因子方差分析模型

$$y_{ij} = \mu_i + \varepsilon_{ij}, \quad i = 1, 2, \dots, a, \quad j = 1, 2, \dots, m$$

其中,  $\varepsilon_{ij}$  是独立同分布的随机变量, 其分布为  $N(0, \sigma^2)$ 。我们观测到的数据为  $\{y_{ij}\}$ 。

请论证: 单因子方差分析模型可以看作一种多元线性回归模型。具体来说:

- (a) 构造一个合适的设计矩阵  $\mathbf{X}$ ;
- (b) 定义响应变量向量、回归参数向量、设计矩阵、误差向量, 并写出“数据版”的多元线性回归模型;
- (c) 最小二乘法估计回归参数向量, 并与  $\mu_i$  进行比较;
- (d) 利用  $F$  检验, 对所构造对多元线性回归模型进行模型显著性检验, 并与方差分析的结果进行比较。