

Q1:

在回归分析中，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，选取 c_1, c_2, d_1, d_2 为适当的常数。请回答：

- 试建立由原始数据和变换后数据得到的最小二乘估计、总偏差平方和、回归平方和以及残差平方和之间的关系；
- 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。

Q2:

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。

Q3:

令 $\mathbf{H} = \mathbf{X}(\mathbf{X}'\mathbf{X})^{-1}\mathbf{X}'$ 是一个帽子矩阵 (如定理1-1), \mathbf{I} 为单位阵。证明: $\mathbf{I} - \mathbf{H}$ 是一个对称且幂等的矩阵。并计算这个矩阵的秩。

Q4:

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： $\sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y}_i) = 0$ 。

Q5:

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 $\hat{\beta} = (\hat{\beta}_0, \hat{\beta}_1, \cdots, \hat{\beta}_p)'$ 。

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 $\tilde{\beta} = (\tilde{\beta}_0, \tilde{\beta}_1, \cdots, \tilde{\beta}_p)'$ 。

请回答:

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

Q6:

已知单因子方差分析模型

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

其中, ε_{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 $\{y_{ij}\}$ 。

证明: 单因子方差分析模型可以看作一种多元线性回归模型。提示:

- 构造一个合适的设计矩阵 \mathbf{X} ;
- 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;
- 最小二乘法估计回归参数向量, 并与 μ_i 进行比较;
- 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。