

2019 秋季本科时间序列

第 5 次作业

提交日期：11 月 14 日

1. 考虑线性回归模型 $Y_t = \mathbf{X}_t^\top \boldsymbol{\beta} + e_t$, $t = 1, \dots, T$, 矩阵形式为

$$\mathbf{Y} = \mathbf{X}\boldsymbol{\beta} + \mathbf{e},$$

其中 $\boldsymbol{\beta} = [\beta_1, \dots, \beta_K]^\top$ 为 K 个解释变量的系数。

(a) 请计算残差平方和函数 $f(\boldsymbol{\beta}) = \mathbf{e}^\top \mathbf{e} = (\mathbf{Y} - \mathbf{X}\boldsymbol{\beta})^\top (\mathbf{Y} - \mathbf{X}\boldsymbol{\beta})$ 最小化问题的一阶条件, 即 $f(\boldsymbol{\beta})$ 的梯度向量

$$\frac{\partial f}{\partial \boldsymbol{\beta}} = \begin{bmatrix} \frac{\partial f}{\partial \beta_1} \\ \vdots \\ \frac{\partial f}{\partial \beta_K} \end{bmatrix}.$$

请注意使用矩阵表达式 (否则会比较复杂)。从一阶条件求解 $\boldsymbol{\beta}$ 的 OLS 估计量, 需要满足什么条件?

(b) 请计算 $f(\boldsymbol{\beta})$ 的 Hessian 矩阵

$$\mathbf{H}_f = \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial \beta_1^2} & \cdots & \frac{\partial^2 f}{\partial \beta_1 \partial \beta_K} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial^2 f}{\partial \beta_K \partial \beta_1} & \cdots & \frac{\partial^2 f}{\partial \beta_K^2} \end{bmatrix},$$

同样请使用矩阵表达式, 并说明对任意的解释变量矩阵 \mathbf{X} , \mathbf{H}_f 都是半正定矩阵。

(c) \mathbf{X} 满足什么条件时, \mathbf{H}_f 是正定矩阵? 这个条件与 (a) 问中求解 OLS 估计值的条件有什么关系?

2. 沿用上问线性回归模型的设定, 并假设 $\mathbf{X}^\top \mathbf{X}$ 可逆。定义矩阵

$$\mathbf{P} = \mathbf{X}(\mathbf{X}^\top \mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}^\top.$$

(a) 请验证 $\mathbf{P}\mathbf{P} = \mathbf{P}$ 。

(b) 考虑由 \mathbf{X} 的列向量所组成的任意向量 $\mathbf{X}\mathbf{a} = a_1 \mathbf{X}_1 + \cdots + a_K \mathbf{X}_K$, 其中 \mathbf{X}_k 为 \mathbf{X} 的第 k 列, $\mathbf{a} = [a_1, \dots, a_K]^\top \in \mathbb{R}^K$ 为一个任意的 K 维向量, 请说明 $\mathbf{P}\mathbf{X}\mathbf{a} = \mathbf{X}\mathbf{a}$, 从而说明 \mathbf{X} 列向量张成的线性子空间 \mathcal{X} 在 \mathbf{P} 的作用下保持不变。

(c) 给定 \mathbb{R}^T 中的任意向量 \mathbf{Y} , 请证明 $\mathbf{Y} - \mathbf{P}\mathbf{Y}$ 与 \mathcal{X} 正交。由此, 你证明了 \mathbf{P} 为 \mathbb{R}^K 中关于子空间 \mathcal{X} 的投影矩阵。