

2022 秋季本科时间序列

第 7 次作业

提交日期：11 月 14 日

注意：如果完成过程遇到障碍，可以参考去年作业 6 答案。

1. 考虑一般的线性回归模型

$$Y_{T \times 1} = X_{T \times K} \beta_{K \times 1} + e_{T \times 1},$$

其中 K 个解释变量 $X = [Z_{T \times N}, W_{T \times M}]$ 可以分为两组 Z 与 W ，满足 $N + M = K$ ；同时 $\beta = [\delta^\top, \theta^\top]^\top$ 也可以分为对应的两组。故回归模型可以等价的表示为：

$$Y = Z\delta + W\theta + e. \quad (1)$$

(a) 定义矩阵 $P_X = X(X^\top X)^{-1}X^\top$ 。请验证 P_X 满足如下两条性质：

- i. 对于任意一个 X 的列向量线性组合构成的向量 $\xi = Xa$, $\forall a \in \mathbb{R}^K$, $P_X \xi = \xi$ 。
- ii. 对 \mathbb{R}^T 中任意向量 ζ , $\zeta - P_X \zeta = (I - P_X)\zeta$ 与 $\xi = Xa$ 相互垂直, $\forall a \in \mathbb{R}^K$, 即前者转置与后者乘积为 0。

这样的矩阵 P_X 称为关于 X (列线性空间) 的投影矩阵。

(b) 令 $\hat{\beta} = [\hat{\delta}^\top, \hat{\theta}^\top]^\top$ 为回归模型 (1) 系数的 OLS 估计, $\hat{e} = Y - X\hat{\beta}$ 。与 (a) 类似地定义 P_W 。令

$$\tilde{Y} = (I - P_W)Y, \quad \tilde{Z} = (I - P_W)Z.$$

请证明下述结论：

- i. \tilde{Y} 与 \tilde{Z} 分别为 Y 与 Z 对 W 回归的残差向量；
- ii. \hat{e} 垂直于 Z 和 W ，即 $Z^\top \hat{e}$ 与 $W^\top \hat{e}$ 均为 $\mathbf{0}$ 向量；
- iii. \hat{e} 在 W 上的投影为 $\mathbf{0}$ ，即 $P_W \hat{e} = \mathbf{0}$ ；
- iv. 考虑 \tilde{Y} 对 \tilde{Z} 的回归 $\tilde{Y} = \tilde{Z}\delta + u$, u 为残差项，请说明这个回归的 OLS 估计系数正好等于 (1) 中 OLS 估计的结果 $\hat{\delta}$ 。提示：在 (1) 的 OLS 估计式 $Y = Z\hat{\delta} + W\hat{\theta} + \hat{e}$ 两边同乘 $I - P_W$ ，进而验证 $\hat{\delta}$ 满足 $\tilde{Y} = \tilde{Z}\delta + u$ 回归系数 OLS 估计的条件。

至此，你已经证明了著名的 Frisch-Waugh-Lovell 定理。

(c) 作为 FWL 定理的应用，请证明：在包含常数项的回归模型 $Y_t = \alpha + X_t^\top \beta + e_t$, $t = 1, \dots, T$ 中， $\hat{\beta}$ 等价于对所有变量去除均值后的回归估计值，即 $\tilde{Y}_t = \tilde{X}_t^\top \beta + u_t$ ，其中 $\tilde{Y}_t = Y_t - \bar{Y}$, \bar{Y} 为 Y_t 样本均值， \tilde{X} 定义类似。

2. 沿用上题设置，回答下列问题。

(a) 请证明 Y 对 Z 与 W 回归的拟合值 $\hat{Y} = P_X Y$ ；类似的，请说明 Y 对 Z 回归的拟合值 $\tilde{Y} = P_Z \tilde{Y}$ 。

- (b) 利用上题结论, 请证明 $\hat{\mathbf{Y}} - \bar{\mathbf{Y}}$ 与 \mathbf{Z} 垂直, 从而与 $\bar{\mathbf{Y}}$ 垂直。注释: 这一性质的几何直观就是著名的三垂线定理, 你可以画一个草图, \mathbf{Y} 为平面外一个向量, \mathbf{Z} 为平面上一个向量且与 \mathbf{Y} 起点相同, 此时仔细观察 \mathbf{Y} 向平面的投影即 $\mathbf{P}_X \mathbf{Y}$, 以及向 \mathbf{Z} 所在直线的投影 $\mathbf{P}_Z \mathbf{Y}$, 则易看出两条投影线段和两者的差, 构成直角三角形, 即 $\hat{\mathbf{Y}} - \bar{\mathbf{Y}}$ 与 $\bar{\mathbf{Y}}$ 垂直。
- (c) 利用上问, 证明 $\hat{\mathbf{Y}}^T \hat{\mathbf{Y}} \geq \bar{\mathbf{Y}}^T \bar{\mathbf{Y}}$, 并且该不等号严格成立的充分必要条件为 $\hat{\mathbf{Y}} - \bar{\mathbf{Y}} \neq \mathbf{0}$ 。
- (d) 利用上问, 证明: 在 \mathbf{Y} 对 $\mathbf{X} = [X_1, \dots, X_n]$ 回归中增加解释变量 X_{n+1} 时, R^2 单调递增。