

2.1. Berechnen Sie den OLS (Kleinstquadrat-Schätzer) $\hat{\alpha}$ für das Regressionsmodell $y_t = \alpha + u_t$ und die entsprechende (minimale) Residuenquadratsumme $\sum_{t=1}^T \hat{u}_t^2 = \sum_{t=1}^T (y_t - \hat{\alpha})^2$. Geben Sie auch eine Formel für das (nicht zentrierte) Bestimmtheitsmaß $R^2 = (\hat{y}'\hat{y})/(y'y)$ an.

2.2. Sei $X \in \mathbb{R}^{T \times K}$, $\mathbf{1} = (1, 1, \dots, 1)' \in \mathbb{R}^{T \times 1}$ und $\bar{X} = \frac{1}{T}\mathbf{1}'X \in \mathbb{R}^{1 \times K}$. Zeigen Sie, dass $(\mathbf{1}, X)'(\mathbf{1}, X) \in \mathbb{R}^{(K+1) \times (K+1)}$ dann und nur dann regulär ist, wenn $(X - \mathbf{1}\bar{X})'(X - \mathbf{1}\bar{X}) \in \mathbb{R}^{K \times K}$ regulär ist.

2.3. Beweisen Sie, dass das zentrierte Bestimmtheitsmaß R_*^2 im einfachen linearen Regressionsmodell gleich dem quadrierten empirischen Korrelations-Koeffizienten zwischen y und x ist.

$$R_*^2 = \frac{m_{yx}^2}{m_{yy}m_{xx}} = r_{yx}^2$$

2.4. Zeigen Sie, dass eine orthogonale Projektionsmatrix M nur die Eigenwerte $\lambda = 1$ und $\lambda = 0$ hat.

2.5. Wiederholen Sie die Definition und die wichtigsten Eigenschaften von positiv (semi-) definiten Matrizen. Sei $A \in \mathbb{R}^{n \times m}$. Zeigen Sie, dass $A'A$ positiv semidefinit ist. Wann ist das Produkt $A'A$ positiv definit? Zeigen Sie, dass jede Varianz-Kovarianz Matrix positiv semidefinit ist.

Ökonometrie UE

II. 1) Regressionsmodell: $y_t = \alpha + u_t$

$$y = \sum_i^x \alpha + u$$

$$\hat{\alpha} = (X'X)^{-1} X'y = (v'v)^{-1} v'y = \frac{1}{T} \sum y_t$$

$$\rightarrow \sum_{t=1}^T u_t^2 = \sum_{t=1}^T (y_t - \alpha)^2 \rightarrow \min.$$

$$2 \sum_{t=1}^T (y_t - \alpha)(-1) = 2 \left(T\alpha - \sum_{t=1}^T y_t \right) = 0 \Leftrightarrow \hat{\alpha} = \bar{y}$$

$$\rightarrow \sum_{t=1}^T \hat{u}_t^2 = \sum_{t=1}^T (y_t - \hat{\alpha})^2 = \sum_{t=1}^T (y_t - \bar{y})^2 = T \cdot m_{yy}$$

$$\rightarrow R^2 = \frac{\hat{y}'\hat{y}}{y'y} = \frac{T\hat{\alpha}^2}{y'y} = \frac{T\bar{y}^2}{y'y} = \frac{\text{Stichprobenmittel}^2}{2. \text{Stichprobenmoment}} = \frac{\bar{y}^2}{\bar{y}^2 + \sum_{t=1}^T \frac{(y_t - \bar{y})^2}{T}}$$

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{T-1} \sum (y_t - \bar{y})^2$$

2) $X \in \mathbb{R}^{T \times k}$, $v := (1, \dots, 1)' \in \mathbb{R}^{T \times 1}$, $\bar{X} := \frac{1}{T} v'X \in \mathbb{R}^{1 \times k}$

$$\frac{1}{T} (X - v\bar{X})'(X - v\bar{X}) = \frac{1}{T} X'X - \underbrace{\bar{X}'\bar{X}}_{(\bar{X}_i \bar{X}_j)_{i,j=1}^k}$$

$$\frac{1}{T} (v, X)'(v, X) = \begin{pmatrix} \frac{1}{T} v'v & \frac{1}{T} v'X \\ \frac{1}{T} X'v & \frac{1}{T} X'X \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & \bar{X} \\ \bar{X}' & \frac{1}{T} X'X \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} 1 & \bar{X}_1 & \dots & \bar{X}_k \\ \bar{X}_1 & & & \\ \vdots & & \frac{1}{T} X'X & \\ \bar{X}_k & & & \end{pmatrix} \begin{matrix} \nearrow -\bar{X}_1 \\ \vdots \\ \searrow -\bar{X}_k \end{matrix}$$

$$= \begin{pmatrix} 1 & \bar{X}_1 & \dots & \bar{X}_k \\ 0 & & & \\ \vdots & & \frac{1}{T} X'X - \bar{X}'\bar{X} & \\ 0 & & & \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & \bar{X} \\ 0 & \frac{1}{T} (X - v\bar{X})'(X - v\bar{X}) \end{pmatrix}$$

\Rightarrow Beh.; es gilt sogar $\det((v, X)'(v, X)) = \det((X - v\bar{X})'(X - v\bar{X}))$.

3) ZZ: $R_*^2 = r_{yx}^2$

$$\hat{y}_t = \hat{\alpha} + \hat{\beta}x_t \Rightarrow m_{\hat{y}\hat{y}} = \hat{\beta}^2 m_{xx} = \frac{m_{yx}^2}{m_{xx}}$$

$$\hat{\beta} = \frac{m_{yx}}{m_{xx}}$$

$$\Rightarrow R_*^2 = \frac{m_{\hat{y}\hat{y}}}{m_{yy}} = \frac{m_{yx}^2}{m_{xx} m_{yy}} = r_{yx}^2$$

$$y = \alpha + X\beta + u \quad \Rightarrow R_*^2 = \max_{\alpha \in \mathbb{R}, \beta \in \mathbb{R}^{1 \times k}} r_{yz}^2 \dots \text{multiple Konventionenbeoff.}$$

4) ZZ: M orth. Proj.-Matrix $\Rightarrow \lambda \in \{0, 1\} \quad \forall \text{EW } \lambda \text{ von } M.$

M erfüllt $M = M^T, M \cdot M = M.$

Sei λ EW von M und x EV zu λ , d.h. $Mx = \lambda x$

$$\lambda x'x = x'(\lambda x) = x'(Mx) = x' \underbrace{M^T M}_M x = (Mx)'(Mx) = \lambda x' \lambda x = \lambda^2 \underbrace{x'x}_{\in \mathbb{R}}$$

$$\Rightarrow \lambda = \lambda^2 \Leftrightarrow \lambda = 0 \vee \lambda = 1.$$

5) $A \in \mathbb{R}^{n \times m}$

\rightarrow ZZ: $A'A$ pos. sem.-def., d.h. $x'A'A x \geq 0 \quad \forall x \in \mathbb{R}^m$

$$x'A'A x = (Ax)'(Ax) = \|Ax\|_2^2 \geq 0 \quad \forall x \in \mathbb{R}^m$$

\rightarrow Wann pos. def.?

$$[x'A'A x = \|Ax\|_2^2 = 0 \quad \forall x \in \mathbb{R}^m \Leftrightarrow Ax = 0 \quad \forall x \in \mathbb{R}^m \Leftrightarrow A = 0]$$

$$\Rightarrow A'A \text{ pos. def., d.h. } \|Ax\|_2^2 > 0 \quad \forall x \neq 0 \Leftrightarrow \text{Rang } A = m \quad \begin{matrix} \text{Rang } A = \{0\} \\ \text{Rang } A = m \end{matrix}$$

$\rightarrow M_{xx} = \frac{1}{T} (X - v\bar{X})(X - v\bar{X}) \Rightarrow$ pos. sem.-def.

$$\Sigma \geq 0 \stackrel{?}{\Rightarrow} \Sigma = \underbrace{AA^T}_{\text{nicht sind.}} \quad \exists Q \text{ orth., } \Lambda \text{ diag: } \Sigma = Q \Lambda Q^T = (Q \Lambda^T)(\Lambda^T Q^T)$$