計量分析 2:復習テスト 10

学籍番号		
	2022年12月15日	

注意:すべての質問に解答しなければ提出とは認めない.正答に修正した上で,復習テスト $9\sim14$ を(左上で)ホチキス止めし,定期試験実施日(1 月 26 日の予定)にまとめて提出すること.

1. $((y_1,x_1),\ldots,(y_n,x_n))$ を無作為標本とする. y_i の x_i 上への定数項のない単回帰モデルは

$$y_i = \beta x_i + u_i$$
$$E(u_i|x_i) = 0$$

 β の OLS 推定量を b_n とする.

(a) $\sqrt{n}(b_n - \beta)$ が次のように表現できることを示しなさい.

$$\sqrt{n}(b_n - \beta) = \frac{(1/\sqrt{n}) \sum_{i=1}^n x_i u_i}{(1/n) \sum_{i=1}^n x_i^2}$$

(b) $\sqrt{n}(b_n-\beta)$ の分布が次の正規分布で近似できる理由を説明しなさい.

$$\sqrt{n}(b_n - \beta) \stackrel{a}{\sim} N\left(0, \frac{\operatorname{var}(x_i u_i)}{\operatorname{E}(x_i^2)^2}\right)$$

(c) 次式を示しなさい.

$$var(x_i u_i) = E\left(x_i^2 u_i^2\right)$$

(d) $var(x_iu_i)$ の White の推定量を与えなさい.

2. $((y_1,x_1),\dots,(y_n,x_n))$ を無作為標本とする. 次のような y_i の x_i 上への条件つき不均一分散をもつ単回帰モデルを仮定する.

$$y_i = \alpha + \beta x_i + u_i$$

$$E(u_i|x_i) = 0$$

$$var(u_i|x_i) = \sigma^2 \exp(\gamma x_i)$$

(a) 条件つき不均一分散の検定問題を定式化しなさい.

(b) 次式を示しなさい.

$$\operatorname{var}(u_i|x_i) = \operatorname{E}\left(u_i^2|x_i\right)$$

(c) H_0 の下で次式を示しなさい.

$$\mathrm{E}\left(u_i^2 - \sigma^2 | x_i\right) = 0$$

(d) Breusch-Pagan による条件つき不均一分散の検定方法を直感的に説明しなさい.

解答例

1. (a) β の OLS 推定量は

$$b_n = \frac{\sum_{i=1}^{n} x_i y_i}{\sum_{i=1}^{n} x_i^2}$$

 $y_i = \beta x_i + u_i$ を代入すると

$$b_n = \frac{\sum_{i=1}^n x_i (\beta x_i + u_i)}{\sum_{i=1}^n x_i^2}$$
$$= \beta + \frac{\sum_{i=1}^n x_i u_i}{\sum_{i=1}^n x_i^2}$$

式変形すると

$$\sqrt{n}(b_n - \beta) = \frac{(1/\sqrt{n}) \sum_{i=1}^n x_i u_i}{(1/n) \sum_{i=1}^n x_i^2}$$

(b) 分母は大数の法則より

$$\operatorname{plim}_{n\to\infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} x_i^2 = \operatorname{E}\left(x_i^2\right)$$

分子は $E(u_i|x_i) = 0 \Longrightarrow E(x_iu_i) = 0$ なので中心極限定理より

$$\frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{i=1}^{n} x_i u_i \xrightarrow{d} N(0, var(x_i u_i))$$

したがって極限において正規分布の線形変換となっているので

$$\frac{(1/\sqrt{n})\sum_{i=1}^{n} x_i u_i}{(1/n)\sum_{i=1}^{n} x_i^2} \xrightarrow{d} N\left(0, \frac{\operatorname{var}(x_i u_i)}{\operatorname{E}(x_i^2)^2}\right)$$

この極限分布で $\sqrt{n}(b_n-\beta)$ の分布を近似する.

(c) 分散の計算公式より

$$\operatorname{var}(x_i u_i) = \operatorname{E}((x_i u_i)^2) - \operatorname{E}(x_i u_i)^2$$
$$= \operatorname{E}(x_i^2 u_i^2) - \operatorname{E}(x_i u_i)^2$$

繰り返し期待値の法則より第2項は

$$E(x_i u_i) = E(E(x_i u_i | x_i))$$

$$= E(x_i E(u_i | x_i))$$

$$= 0$$

(d)

$$var(x_i u_i) := \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} x_i^2 e_i^2$$

2. (a) 条件つき不均一分散の検定問題は

$$H_0: \gamma = 0$$
 vs $H_1: \gamma \neq 0$

(b)

$$var(u_i|x_i) := E\left((u_i - E(u_i|x_i))^2|x_i\right)$$
$$= E\left(u_i^2|x_i\right)$$

(c) 前問より

$$E\left(u_i^2|x_i\right) = \sigma^2 \exp(\gamma x_i)$$

 H_0 の下で

$$E\left(u_i^2|x_i\right) = \sigma^2$$

すなわち

$$E\left(u_i^2 - \sigma^2 | x_i\right) = 0$$

(d) 前問より $u_i^2-\sigma^2$ の x_i 上への回帰の回帰係数は H_0 の下で 0. (α,β) の OLS 推定量を (a,b), OLS 残差を $e_i:=y_i-a-bx_i$, H_0 の下での誤差分散の推定量を $\hat{\sigma}^2:=(1/n)\sum_{i=1}^n e_i^2$ とする. Breusch-Pagan の検定では $u_i^2-\sigma^2$ の代わりに $e_i^2-\hat{\sigma}^2$ を x_i に回帰して回帰係数が 0 かどうかを検定する.