

Pitkittäis- ja paneeliaineistojen analysointi

Laskuharjoitus 7

2014, Huhtikuu 30

1 Laskutehtäviä

1. Tutkitaan lineaarista mallia

$$\log \text{wage}_{it} = \theta_1 + \theta_2 d2_t + Z_{it}\gamma + \delta_1 \text{female}_i + \delta_2 \cdot d2_t \cdot \text{female}_i + c_i + u_{it},$$

$t=1,2$, missä wage_{it} on henkilön i palkka vuonna t , $\theta_1, \theta_2 \in \mathbf{R}$, $d2_t = 0$, kun $t = 1$ ja $d2_t = 1$, kun $t = 2$, Z_{it} on $1 \times K$ vektori jossa on selittäviä muuttujia, γ on $K \times 1$ -vektori, $\delta_1 \in \mathbf{R}$, $\text{female}_i = 1$, jos henkilö i on nainen ja $\text{female}_i = 0$, jos henkilö i on mies, $\delta_2 \in \mathbf{R}$, $c_i \in \mathbf{R}$ on tekijä jota ei havaita ja $u_{it} \in \mathbf{R}$ on virhetermi.

Millainen lineaarinen malli saadaan aikadifferenssille

$$\Delta \log \text{wage}_{i2} = \log \text{wage}_{i2} - \log \text{wage}_{i1}?$$

2. Tutkitaan lineaarista mallia

$$Y_{it} = \theta_1 + \theta_2 d2_t + \delta \text{prog}_{it} + c_i + u_{it},$$

$t=1,2$, missä $Y_{it} = \log \text{wage}_{it}$, $\theta_1, \theta_2 \in \mathbf{R}$, $d2_t = 0$, kun $t = 1$ ja $d2_t = 1$, kun $t = 2$, $\delta \in \mathbf{R}$, $\text{prog}_{it} = 1$, jos henkilö i osallistui koulutusohjelmaan vuonna t , $c_i \in \mathbf{R}$ on tekijä jota ei havaita ja $u_{it} \in \mathbf{R}$ on virhetermi.

Olkoon $\text{prog}_{i1} = 0$ kaikille henkilöille i (alussa kukaan ei osallistunut koulutusohjelmaan) ja $\text{prog}_{i2} = 0$, jos henkilö i kuuluu kontrolliryhmään (ei osallistunut koulutusohjelmaan hetkellä 2) sekä $\text{prog}_{i2} = 1$, jos henkilö i osallistui koulutusohjelmaan hetkellä 2.

Muodosta lineaarinen malli differenssille $\Delta Y_i = Y_{i2} - Y_{i1}$ ja osoita, että tässä lineaarisessa mallissa OLS-estimaattori (pienimmän neliösumman estimaattori) parametrille δ on

$$\hat{\delta} = \overline{\Delta Y}_{treat} - \overline{\Delta Y}_{control},$$

missä keskimääräinen vaikutus koulutusohjelmaan osallistuneessa ryhmässä on

$$\overline{\Delta Y}_{treat} = \frac{\sum_{i=1}^N \Delta Y_i \cdot \text{prog}_{i2}}{\sum_{i=1}^N \text{prog}_{i2}}$$

ja keskimääräinen vaikutus kontrolliryhmässä on

$$\overline{\Delta Y}_{control} = \frac{\sum_{i=1}^N \Delta Y_i \cdot (1 - \text{prog}_{i2})}{\sum_{i=1}^N (1 - \text{prog}_{i2})},$$

missä $\Delta Y_i = Y_{i2} - Y_{i1}$.

3. Tarkastellaan kiinteitten vaikutusten mallia (fixed effects model)

$$Y_i = X_i \beta + c_i j_T + u_i,$$

$i = 1, \dots, N$, missä Y_i ja u_i ovat $T \times 1$ -vektoreita, X_i on $T \times K$ -matriisi, β on $K \times 1$ -vektori, $c_i \in \mathbf{R}$ ja j_T on $T \times 1$ -vektori, jonka elementit ovat ykkösiä. Olkoon

$$\hat{\beta}_{RE} = \left(\sum_{i=1}^N X_i' \hat{\Omega}_{RE}^{-1} X_i \right)^{-1} \left(\sum_{i=1}^N X_i' \hat{\Omega}_{RE}^{-1} Y_i \right),$$

missä

$$\hat{\Omega}_{RE} = \hat{\sigma}_u^2 I_T + \hat{\sigma}_c^2 j_T j_T'.$$

(a) Osoita, että

$$\hat{\beta}_{RE} = \left(\sum_{i=1}^N \check{X}_i' \check{X}_i \right)^{-1} \left(\sum_{i=1}^N \check{X}_i' \check{Y}_i \right),$$

missä

$$\begin{aligned} \check{X}_i &= C_T X_i, & \check{Y}_i &= C_T Y_i, \\ C_T &= I_T - \hat{\lambda} \frac{1}{T} j_T j_T', & \hat{\lambda} &= 1 - \frac{\hat{\sigma}_u^2}{\hat{\sigma}_u^2 + T \hat{\sigma}_c^2}. \end{aligned}$$

Voit olettaa tunnetuksi, että

$$\hat{\Omega}_{RE}^{-1/2} = \frac{1}{\hat{\sigma}_u} C_T.$$

(b) Osoita, että

$$C_T X_i = X_i - \hat{\lambda} \bar{X}_{iJT}.$$

4. Perustelee tehtävän 3 avulla seuraavat väitteet.

(a) Kun $\hat{\sigma}_c^2/\hat{\sigma}_u^2$ on suuri, niin $\hat{\beta}_{RE} \approx \hat{\beta}_{FE}$.

(b) Kun $\hat{\sigma}_c^2/\hat{\sigma}_u^2 \approx 0$, niin $\hat{\beta}_{RE} \approx \hat{\beta}_{POLS}$.

(c) Suurilla T :n arvoilla $\hat{\beta}_{RE} \approx \hat{\beta}_{FE}$.

2 Tietokonetehtäviä

Tutkitaan aineistoa cornwell.raw, jossa on muuttujat

variable name	storage type	display format	value label	variable label
county	int	%9.0g		county identifier
year	byte	%9.0g		81 to 87
crmrte	float	%9.0g		crimes committed per person
prbarr	float	%9.0g		'probability' of arrest
prbconv	float	%9.0g		'probability' of conviction
prbpris	float	%9.0g		'probability' of prison sentenc
avgsen	float	%9.0g		avg. sentence, days
polpc	float	%9.0g		police per capita
density	float	%9.0g		people per sq. mile
taxpc	float	%9.0g		tax revenue per capita
west	byte	%9.0g		=1 if in western N.C.
central	byte	%9.0g		=1 if in central N.C.
urban	byte	%9.0g		=1 if in SMSA
pctmin80	float	%9.0g		perc. minority, 1980
wcon	float	%9.0g		weekly wage, construction
wtuc	float	%9.0g		wkly wge, trns, util, commun
wtrd	float	%9.0g		wkly wge, whlesle, retail trade
wfir	float	%9.0g		wkly wge, fin, ins, real est
wser	float	%9.0g		wkly wge, service industry
wmfg	float	%9.0g		wkly wge, manufacturing
wfed	float	%9.0g		wkly wge, fed employees
wsta	float	%9.0g		wkly wge, state employees
wloc	float	%9.0g		wkly wge, local gov emps
mix	float	%9.0g		offense mix: face-to-face/other

pctymle	float	%9.0g	percent young male
d82	byte	%9.0g	=1 if year == 82
d83	byte	%9.0g	=1 if year == 83
d84	byte	%9.0g	=1 if year == 84
d85	byte	%9.0g	=1 if year == 85
d86	byte	%9.0g	=1 if year == 86
d87	byte	%9.0g	=1 if year == 87
lcrmte	float	%9.0g	log(crmte)
lprbarr	float	%9.0g	log(prbarr)
lprbconv	float	%9.0g	log(prbconv)
lprbpris	float	%9.0g	log(prbpris)
lavgsen	float	%9.0g	log(avgsen)
lpolpc	float	%9.0g	log(polpc)
ldensity	float	%9.0g	log(density)
ltaxpc	float	%9.0g	log(taxpc)
lwcon	float	%9.0g	log(wcon)
lwtuc	float	%9.0g	log(wtuc)
lwtrd	float	%9.0g	log(wtrd)
lwfir	float	%9.0g	log(wfir)
lwser	float	%9.0g	log(wser)
lwmfg	float	%9.0g	log(wmfg)
lwfed	float	%9.0g	log(wfed)
lwsta	float	%9.0g	log(wsta)
lwloc	float	%9.0g	log(wloc)
lmix	float	%9.0g	log(mix)
lpctymle	float	%9.0g	log(pctymle)
lpctmin	float	%9.0g	log(pctmin)
clcrmte	float	%9.0g	lcrmte - lcrmte[_n-1]
clprbarr	float	%9.0g	lprbarr - lprbarr[_n-1]
clprbcon	float	%9.0g	lprbconv - lprbconv[_n-1]
clprbpri	float	%9.0g	lprbpri - lprbpri[t-1]
clavgsen	float	%9.0g	lavgsen - lavgsen[t-1]
clpolpc	float	%9.0g	lpolpc - lpolpc[t-1]
cltaxpc	float	%9.0g	ltaxpc - ltaxpc[t-1]
clmix	float	%9.0g	lmix - lmix[t-1]

Lue data R:ään komennoina

```
file<-"http://cc.oulu.fi/~jklemela/panel/cornwell.raw"
data<-read.table(file=file)
```

5a. Estimoi lineaarinen malli FE-estimaattorilla (fixed effects estimaattorilla) käyttäen kaikkia vuosia 81-87. Mallissa vastemuuttuja on $\log(\text{crmte})$

ja selittävät muuttujat ovat $\log(prbarr)$, $\log(prbconv)$, $\log(prbpris)$, $\log(avgsen)$ ja $\log(polpc)$.

Ohje: Tarvitaan havainnot

$$\ddot{Y}_{it} = Y_{it} - \bar{Y}_i, \quad \ddot{X}_{it} = X_{it} - \bar{X}_i,$$

joihin sovelletaan OLS-estimaattoria:

$$\hat{\beta}_{FE} = \left(\sum_{i=1}^N \ddot{X}'_i \ddot{X}_i \right)^{-1} \left(\sum_{i=1}^N \ddot{X}'_i \ddot{Y}_i \right).$$

- 5b. Estimoi lineaarinen malli OLS-estimaattorilla (least squares estimaattorilla) käyttäen kaikkia vuosia 81-87. Mallissa vastemuuttuja on $\log(crmrte)$. Selittävät muuttujat ovat $\log(prbarr)$, $\log(prbconv)$, $\log(prbpris)$, $\log(avgsen)$, $\log(polpc)$ sekä indikaattorimuuttujat otantayksiköille (county). Indikaattorimuuttujat (dummy variables) ovat

$$d1_i, \dots, dN_i,$$

missä

$$d1_i = \begin{cases} 1, & \text{kun } i = 1, \\ 0, & \text{kun } i \neq 1, \end{cases} \dots, dN_i = \begin{cases} 1, & \text{kun } i = N, \\ 0, & \text{kun } i \neq N. \end{cases}$$

(Indikaattorimuuttujia tarvitaan vain $N - 1$ kappaletta.)

Tarkista, että muuttujien $\log(prbarr)$, $\log(prbconv)$, $\log(prbpris)$, $\log(avgsen)$ ja $\log(polpc)$ kertoimien estimaatit ovat samat kuin tehtävässä 5a.

3 Kertauskysymyksiä (eivät kuulu laskuharjoitukseen)

1. Tarkastellaan kiinteitten vaikutusten mallia (fixed effects model)

$$Y_{it} = X_{it}\beta + c_i + u_{it},$$

$t = 1, \dots, T$, $i = 1, \dots, N$, missä $Y_{it}, u_{it} \in \mathbf{R}$, X_{it} on $1 \times K$ -vektori, β on $K \times 1$ -vektori ja $c_i \in \mathbf{R}$. Määrittele kiinteitten vaikutusten muunnos (fixed effects transformation).

2. Tarkastellaan kiinteitten vaikutusten mallia (fixed effects model)

$$Y_i = X_i\beta + c_i j_T + u_i,$$

$i = 1, \dots, N$, missä Y_i ja u_i ovat $T \times 1$ -vektoreita, X_i on $T \times K$ -matriisi, β on $K \times 1$ -vektori, $c_i \in \mathbf{R}$ ja j_T on $T \times 1$ -vektori, jonka elementit ovat ykkösiä. Olkoon

$$\hat{\beta}_{FE} = \left(\sum_{i=1}^N \ddot{X}'_i \ddot{X}_i \right)^{-1} \left(\sum_{i=1}^N \ddot{X}'_i \ddot{Y}_i \right),$$

missä \ddot{X}_i on $T \times K$ -matriisi, jonka rivit ovat

$$\ddot{X}_{it} = X_{it} - \bar{X}_i, \quad \bar{X}_i = \frac{1}{T} \sum_{t=1}^T X_{it}$$

ja \ddot{Y}_i on $T \times 1$ -vektori, jonka alkiot ovat

$$\ddot{Y}_{it} = Y_{it} - \bar{Y}_i, \quad \bar{Y}_i = \frac{1}{T} \sum_{t=1}^T Y_{it}.$$

Oletetaan, että (Y_i, X_i) , $i = 1, \dots, N$, ovat i.i.d. Oletetaan, että

$$E(u_{it} | X_i, c_i) = 0,$$

kun $t = 1, \dots, T$. Oletetaan, että $E\ddot{X}'_i \ddot{X}_i = \sum_{t=1}^T E\ddot{X}'_{it} \ddot{X}_{it}$ on kääntyvä. Osoita, että

$$N^{1/2}(\hat{\beta}_{FE} - \beta) \xrightarrow{d} N(0, A^{-1}BA^{-1}),$$

kun $N \rightarrow \infty$, missä $A = E\ddot{X}'_i \ddot{X}_i$ ja $B = E\ddot{X}'_i u_i u_i' \ddot{X}_i$.

3. Tarkastellaan kiinteitten vaikutusten mallia (fixed effects model)

$$Y_i = X_i\beta + c_i j_T + u_i,$$

$i = 1, \dots, N$, missä Y_i ja u_i ovat $T \times 1$ -vektoreita, X_i on $T \times K$ -matriisi, β on $K \times 1$ -vektori, $c_i \in \mathbf{R}$ ja j_T on $T \times 1$ -vektori, jonka elementit ovat ykkösiä. Olkoon

$$\hat{\beta}_{FD} = \left(\sum_{i=1}^N \Delta X'_i \Delta X_i \right)^{-1} \left(\sum_{i=1}^N \Delta X'_i \Delta Y_i \right),$$

missä ΔX_i on $(T - 1) \times K$ -matriisi, jonka rivit ovat

$$\Delta X_{it} = X_{it} - X_{i,t-1}, \quad t = 2, \dots, T,$$

ja ΔY_i on $(T - 1) \times 1$ -vektori, jonka alkiot ovat

$$\Delta Y_{it} = Y_{it} - Y_{i,t-1}, \quad t = 2, \dots, T.$$

Oletetaan, että (Y_i, X_i) , $i = 1, \dots, N$, ovat i.i.d. Oletetaan, että

$$E(u_{it} | X_i, c_i) = 0,$$

kun $t = 1, \dots, T$. Oletetaan, että $E(\Delta X_i' \Delta X_i) = \sum_{t=2}^T E(\Delta X_{it}' \Delta X_{it})$ on kääntyvä. Osoita, että

$$N^{1/2}(\hat{\beta}_{FD} - \beta) \xrightarrow{d} N(0, A^{-1}BA^{-1}),$$

kun $N \rightarrow \infty$, missä $A = E(\Delta X_i' \Delta X_i)$ ja $B = E(\Delta X_i' \Delta u_i \Delta u_i' \Delta X_i)$.