

## Epästationaariset aikasarjat kl 2012, HT 3, viikko 6

### 1. Tarkastellaan VAR(1)-prosessia

$$y_t = Ay_{t-1} + \varepsilon_t, \quad \varepsilon_t \sim \text{iid}(0, \Omega) \quad t = 1, 2, \dots,$$

jonka ennustamista tarkasteltiin moniulotteisten aikasarjojen kurssilla VAR(p)-tapauksessa olettaen stationaarisuus (ks. monisteen jakso 2.3, s. 13-15). Optimaalista ennustetta johdettaessa ei kuitenkaan käytetty missään stationaarisuutta, jota käytetty optimaalisuuskriteerikään ei vaatinut. Aikaisemmasta voidaan siten päätellä, että sama ennustekaava pätee edellä esitetylle VAR(1)-prosessille, vaikka prosessin kerroinmatriisi  $A$  ei toteutakaan stationaarisuusehtoa, kunhan alkuarvo  $y_0$  oletetaan riippumattomaksi virheistä  $\{\varepsilon_t, t \geq 1\}$ . Toisin sanoen, monisteen jaksos 2.3 merkinnän ajankohtana  $t \geq 1$  muodostettu  $y_{t+h}$ :n optimaalinen ennuste toteuttaa differenssiyhtälön

$$y_t(h) = Ay_t(h-1), \quad y_t(0) = y_t.$$

Tarkastellaan nyt erikoistapausta  $A = I_n$  eli  $y_t = y_{t-1} + \varepsilon_t$ .

(i) Mitä saadaan tässä tapauksessa ennusteen  $y_t(h)$  ja ennustevirheen  $y_{t+h} - y_t(h)$  lausekkeiksi?

(ii) Oletetaan nyt, että  $\varepsilon_t \sim \text{iid}(0, \Omega)$ . Mitä saadaan ennustevirheen jakaumaksi tässä tapauksessa? Selvitä myös mitä tapahtuu ennustettavan  $y_{t+h}$  komponenteille muodostetuille luottamusväleille, kun  $h$  kasvaa?

*Huom.:* Monisteen jaksossa 2.3 esitetty ennustekaava pätee myös VAR(p)-tapauksessa ilman stationaarisuutta, kunhan alkuarvot  $y_0, \dots, y_{-p+1}$  oletetaan riippumattomaksi virheistä  $\{\varepsilon_t, t \geq 1\}$ . Kohdan (ii) luottamusvälejä koskeva tulos pätee myös pääpiirteissään yleiselle integroituneelle VAR(p)-prosessille.

### 2. Perustele monisteen s. 56 mainitut Brownin liikkeen ominaisuudet

$$B(t) \sim \text{N}(0, t\Sigma) \quad \text{ja} \quad \text{Cov}(B(t), B(t+u)) = t\Sigma, \quad u > 0$$

sekä vastaavat normaalisen satunnaiskulun  $x_t = \sum_{j=1}^t \varepsilon_j$ ,  $\varepsilon_t \sim \text{iid}(0, \Sigma)$ , ominaisuudet  $x_t \sim \text{N}(0, t\Sigma)$  ja  $\text{Cov}(x_t, x_{t+u}) = t\Sigma$ , kun  $u > 0$  on kokonaisluku.

### 3. Tarkastellaan monisteen s. 60 esitettyä mallia

$$\Delta y_t = \nu + \phi y_{t-1} + \varepsilon_t, \quad t = 1, 2, \dots,$$

jossa  $\varepsilon_t \sim \text{iid}(0, \omega^2)$  ja  $\nu = -\phi\mu$  (huomaa painovirhe s. 60, jossa pitää olla  $\nu = -\phi\mu$  eikä  $\nu = \phi\mu$ ). Oletetaan lisäksi, että  $y_0 = 0$  ja että yksikköjuurihypooteesi  $H_0 : \phi = 0$  on voimassa. Tällöin  $y_t = \sum_{j=1}^t \varepsilon_j$  on (normaalinen) satunnaiskulku ja monisteen tulokset (6.2) ja (6.3) pätevät, kun  $x_{t-1}$ :n paikalla on  $y_{t-1}$ . Parametrin  $(\phi, \nu)$  SU-estimaattori on PNS-estimaattori

$$\begin{bmatrix} \hat{\phi} \\ \hat{\nu} \end{bmatrix} \stackrel{H_0}{=} \begin{bmatrix} \sum_{t=1}^T y_{t-1}^2 & \sum_{t=1}^T y_{t-1} \\ \sum_{t=1}^T y_{t-1} & T \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} \sum_{t=1}^T y_{t-1} \varepsilon_t \\ \sum_{t=1}^T \varepsilon_t \end{bmatrix}. \quad (*)$$

Perustele samaan tapaan kuin monisteen s. 59 tulos

$$\begin{bmatrix} T\hat{\phi} \\ T^{1/2}\hat{\nu} \end{bmatrix} \xrightarrow{d} \begin{bmatrix} \int_0^1 B(u)^2 du & \int_0^1 B(u) du \\ \int_0^1 B(u) du & 1 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} \int_0^1 B(u) dB(u) \\ \int_0^1 dB(u) \end{bmatrix} \quad (**)$$

jossa  $B(u) \sim \text{BM}(\omega^2)$ .

*Vihje:* Monisteen tulosten (6.2) ja (6.3) lisäksi voidaan osoittaa tulokset

$$T^{-3/2} \sum_{t=1}^T x_{t-1} \xrightarrow{d} \int_0^1 B(u) du, \quad B(u) \sim \text{BM}(\omega^2)$$

ja

$$T^{-1/2} \sum_{t=1}^T \varepsilon_t \xrightarrow{d} \int_0^1 dB(u) \sim \text{N}(0, \omega^2)$$

Muunna yhtälöä (\*) niin, että vasemmalle tulee vektori  $(T\hat{\phi}, T^{1/2}\hat{\nu})$  ja kaikki oikealla olevan käännettävän matriisin ja sitä seuraavan vektorin alkiot tulevat jaetuiksi sopivilla  $T$ :n potensseilla siten, että pääset käyttämään tuloksia (6.2) ja (6.3) sekä edellä mainittuja tuloksia. Tämän muunnoksen toteuttamisessa kannattaa ehkä ottaa käyttöön diagonaalimatriisi  $D_T = \text{diag}[T \ T^{1/2}]$ , jolla kertomalla yhtälö (\*) vasemmalta ja manipuloimalla oikeaa puolta saadaan aikaiseksi tarvittavat  $T$ :n potensseilla jakamiset. Lopuksi voit vedota Liitteen B Lauseeseen B.2 (tässä tarvitaan tarkkaan ottaen sitä, että kaikki tarvittavat jakaumakonvergenssit pätevät yhteisjakaumien tasolla).

4. Jatkoa edelliselle. (i) Totea, että

$$\int_0^1 \bar{B}(u)^2 du = \int_0^1 B(u)^2 du - \left( \int_0^1 B(u) du \right)^2.$$

(ii) Osoita, että estimaattorille  $\hat{\phi}$  pätee  $H_0$ :n voimassa ollessa

$$T\hat{\phi} \xrightarrow{d} \left( \int_0^1 \bar{W}(u)^2 du \right)^{-1} \int_0^1 \bar{W}(u) dW(u),$$

jossa  $W(u) \sim \text{BM}(1)$  ja  $\bar{W}(u) = W(u) - \int_0^1 W(t) dt$  on sen keskistetty versio (vastavasti  $\bar{B}(u)$  kohdassa (i)).

*Vihje:* Kohdassa (i) voit (Brownin liikkeen realisaatioiden jatkuvuuden perusteella) integroida tavanomaiseen tapaan (välittämättä Brownin liikkeen satunnaisuudesta). Kohdassa (ii) tulee kohdan (i) laskukaavan lisäksi käyttöön myös (hivenen hankalamin perusteltavissa oleva) laskukaava

$$\int_0^1 B(u) dB(u) - \int_0^1 \left( \int_0^1 B(u) du \right) dB(u) = \int_0^1 \left( B(u) - \int_0^1 B(u) du \right) dB(u).$$

Kohdassa (ii) pääsee alkuun laskemalla tehtävän 3 tuloksen (\*\*) oikealla puolella oleva käänteismatriisi (tuttua)  $2 \times 2$  matriisin käänteismatriisin laskukaava käyttäen,

suorittamalla kertolasku ja ratkaisemalla tulon ensimmäinen komponentti. Määrittelemällä tämän jälkeen  $W(u) = \omega^{-1}B(u)$  kuten monisteessa s. 59 loppupuolella saadaan haluttu tulos.

*Huom.:* Kohta (ii) osoittaa, että tehtävän 3 vakion sisältävässä AR-mallissa voi testata yksikköjuurta käyttäen testisuuretta  $T\hat{\phi}$ , jonka asymptoottisen jakauman prosenttipisteitä on taulukoitu. Vaihtoehtoinen (ja tavallisemmin käytetty) testisuure on monisteessa s. 60 loppupuolella mainittu ”t-suhde”  $\tau_\mu$ , jonka monisteessa mainittu asymptoottinen jakaumatulos voidaan johtaa edellä mainittuja tuloksia käyttäen. Tiedoksi, että edellä käytettyjen tulosten laajennusten avulla voidaan johtaa myös yksikköjuuritestin mallissa

$$\Delta y_t = \nu_1 + \nu_2 t + \phi y_{t-1} + \varepsilon_t, \quad t = 1, 2, \dots,$$

johon voidaan päätyä lähtemällä yhtälöistä  $y_t = \mu_1 + \mu_2 t + x_t$  ja  $\Delta x_t = \phi x_{t-1} + \varepsilon_t$  ( $t = 1, 2, \dots$ ). Tässä mallissa testisuurena voidaan käyttää  $\phi$ :n estimaattiin liittyvää ”t-suhdetta”, jonka asymptoottisen jakauman prosenttipisteitä on taulukoitu (useat tietokoneohjelmat tulostavat niitä kuten muihinkin vastaaviin yksikköjuuritestiteihin liittyviä prosenttipisteitä automaattisesti). Kaikkia näitä ”t-suhteisiin” perustuvia testejä voidaan käyttää samalla tavalla myös AR(p)-tapauksessa, jolloin esimerkiksi viimeksi mainitun mallin paikalla on

$$\Delta y_t = \nu_1 + \nu_2 t + \phi y_{t-1} + \phi_1 \Delta y_{t-1} + \dots + \phi_{p-1} \Delta y_{t-p+1} + \varepsilon_t, \quad t = 1, 2, \dots$$

Viipymien  $\Delta y_{t-1}, \dots, \Delta y_{t-p+1}$  lisääminen malleihin ei muuta yksikköjuuritestien asymptoottisia jakaumia (toisin kuin vakion tai lineaarisen aikatrendin lisääminen).