

## Stationaariset aikasarjat sl 2010 - kl 2011, HT 8, viikko 6

1. Jatkoa HT:lle 7.1. Olkoon

$$l^*(\phi, \sigma^2) = \frac{T-p}{2} \log(\sigma^2) - \frac{1}{2\sigma^2} \sum_{t=p+1}^T (y_t - \mathbf{y}'_{t-1}\phi)^2, \quad \mathbf{y}_{t-1} = (y_{t-1}, \dots, y_{t-p}),$$

HT:n 7.1 ratkaisussa johdettu AR(p)-malliin liittyvä ehdollinen log-uskottavuusfunktio. Johda toisten derivaattojen matriisi

$$\begin{bmatrix} \frac{\partial^2}{\partial \phi \partial \phi'} l^*(\phi, \sigma^2) & \frac{\partial^2}{\partial \phi \partial \sigma^2} l^*(\phi, \sigma^2) \\ \frac{\partial^2}{\partial \sigma^2 \partial \phi'} l^*(\phi, \sigma^2) & \frac{\partial^2}{\partial (\sigma^2)^2} l^*(\phi, \sigma^2) \end{bmatrix}$$

ja olettaen stationaarisuus (eli stationaariset alkuarvot) laske sen odotusarvo eli  $-1 \times$  parametrin  $(\phi, \sigma^2)$  Fisherin informaatiomatriisi. Päättele tuloksen avulla edelleen parametrin  $(\phi, \sigma^2)$  asymptoottinen jakauma vetoamalla tavanomaiseen tilastollisen päättelyn kurssilla esitettyyn SU-estimaattorin asymptoottiseen jakaumatulokseen. Voit halutessasi rajoittua AR(1)-tapaukseen.

2. Tarkastellaan AR(1)-prosessista  $y_t = \phi y_{t-1} + \varepsilon_t$ ,  $\varepsilon_t \sim \text{nid}(0, \sigma^2)$ ,  $|\phi| < 1$ , saatua realisaatiota  $\mathbf{y} = (y_1, \dots, y_T)$ . Kuten monisteen s. 44, pätee (satunnaisesti tulkitulle realisaatiolle)  $\mathbf{y} \sim N(0, \sigma^2 \mathbf{\Sigma})$ . Määritellään alakolmiomatriisi

$$\mathbf{B} = \mathbf{B}(\phi) = \begin{bmatrix} \sqrt{1-\phi^2} & 0 & \dots & \dots & 0 \\ -\phi & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & -\phi & 1 & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \dots & 0 & -\phi & 1 \end{bmatrix} \quad (T \times T).$$

Osoita, että  $\mathbf{B}\mathbf{y} \sim N(0, \sigma^2 I_T)$  ja edelleen, että  $\mathbf{\Sigma} = \mathbf{B}^{-1}\mathbf{B}^{-1'}$ . Tämä osoittaa, että monisteen s. 45 mainituksi matriisiksi  $\mathbf{C}$  voidaan valita  $\mathbf{C} = \mathbf{B}^{-1}$  ja että s. 48 määritelty residuaalivektori voidaan laskea kaavalla  $\hat{\boldsymbol{\varepsilon}} = \mathbf{B}(\hat{\phi})\mathbf{y}$ .

*Vihje:* Vektorin  $\mathbf{B}\mathbf{y}$  ensimmäistä komponenttia tarkasteltaessa kannattaa käyttää  $y_1$ :n MA( $\infty$ )-esitystä.

3. Tarkastellaan autoregressiivistä kausivaihtelumallia  $y_t = \phi_s y_{t-s} + \varepsilon_t$ ,  $\varepsilon_t \sim \text{iid}(0, \sigma^2)$ , jossa  $|\phi_s| < 1$  ja  $s \geq 1$ . Johda  $y_t$ :n MA( $\infty$ )-esitys sekä autokovarianssifunktio ja autokorrelaatiofunktio.

4. Tarkastellaan stationaarista SARMA(0,1) $\times$ (0,1) $_{12}$ -mallia  $y_t = \theta(B)\Theta(B^{12})\varepsilon_t$ ,  $\varepsilon_t \sim \text{nid}(0, \sigma^2)$ , jossa  $\theta(B) = 1 + \theta_1 B$  ja  $\Theta(B^{12}) = 1 + \Theta_1 B^{12}$ . Asetetaan  $\theta^*(B) = \theta(B)\Theta(B^{12})$ . Esitä polynomien  $\theta^*(B) = 1 + \theta_1^* B + \dots + \theta_{13}^* B^{13}$  kertoimet parametrin  $\theta_1$  ja  $\Theta_1$  funktiona ja kuvaa miten havaittuun aikasarjaan  $\mathbf{y} = (y_1, \dots, y_T)$  liittyvä parametrin  $\theta_1$  ja  $\Theta_1$  log-uskottavuusfunktio ja logaritmoitu profiiluskottavuusfunktio muodostetaan.

*Vihje:* Ks. monisteen s. 26 ja s. 44-45.