

**Tilastollisen päättelyn jatkokurssi**  
**4. harjoitus (26. 11. 2013)**

1. Tarkastellaan autoregressiivistä mallia (ks. harj. 3, teht. 2). Muodosta parametrin  $(\phi, \sigma^2)$  pistemääräfunktio ja havaittu informaatiomatriisi. Tutki, ovatko parametrit  $\phi$  ja  $\sigma^2$  ortogonaaliset.

2. Jatkoa edelliseen tehtävään. Johda suurimman uskottavuuden estimaattorin  $\hat{\phi}$  lauseke. Järkeile ilman tarkkaa todistusta, että  $\hat{\phi}$  ei yleensä ole harhaton, so. ei päde  $E(\hat{\phi}) = \phi$ . Lisätehtävä innokkaille: todista tämä tarkasti tapauksessa  $n = 2$ ,  $\phi \neq 0$  ja  $y_0 \neq 0$ .

*Opetus.* Yleisemmin muistiinpanojen sivujen 21–22 lineaarisessa mallissa estimaattori  $\hat{\beta}$  (ks. yhtälö (2.18)) ei ole välttämättä harhaton, mikäli selittävien muuttujien vektorissa  $Z_i$  on mukana vastemuuttujan aikaisempia arvoja.

3. Jatkoa harjoituksen 3 tehtävään 4. Varmista suoralla laskulla, että lauseen 2.1(ii) tulos pätee: pistemäärä  $s_n(\alpha, \beta; \mathbf{Y}_n)$  on martingaali informaatiojoukon  $\mathbf{Y}_n = (Y_1, \dots, Y_n)$  suhteen. *Muista.* Satunnaisvektori(jono) on martingaali jos ja vain jos sen jokainen komponentti on.

4. Tarkastellaan muistiinpanojen sivuilla 21–22 esitetyn lineaarisen mallin epälineaarista yleistystä, jossa yhtälön (2.16) sijasta pätee

$$Y_i = g(Z_i; \beta) + \varepsilon_i, \quad i = 1, \dots, n.$$

Tässä  $Z_i$  on  $k$ -ulotteinen vektorin  $(\mathbf{W}_{i-1}, X_i)$  osavektori,  $\beta$  on  $p$ -ulotteinen parametri ja  $g(z; \beta)$  on tunnettua muotoa oleva funktio siten, että  $\beta \mapsto g(z; \beta)$  on kaksi kertaa jatkuvasti derivoituva. Muilta osin oletetaan, että ehdollisen mallin yhteydessä esitetyt yleiset oletukset ovat voimassa ja virhetermit  $\varepsilon_i$  ovat kuten sivulla 22.

a) Johda parametrin  $\theta = (\beta, \sigma^2)$  ehdollinen uskottavuusfunktio  $L^{(c)}(\theta; \mathbf{w})$  ja log-uskottavuusfunktio  $l^{(c)}(\theta; \mathbf{w})$ .

b) Osoita, että parametrin  $\beta$  su-estimaatti  $\hat{\beta}$  voidaan määrittää minimoimalla jäännöseliösummafunktio

$$S(\beta) = \sum_{i=1}^n (y_i - g(z_i; \beta))^2$$

ja että  $\hat{\sigma}^2$  saadaan kaavasta  $\hat{\sigma}^2 = S(\hat{\beta})/n$  (olettaen, että  $\hat{\beta}$  on olemassa).

5. Jatkoa edelliseen tehtävään. Laske parametrin  $\theta$  pistemääräfunktio ja havaittu informaatiomatriisi.