

HARJOITUS 1

MALLIRATKAISUT

**1.** Matriisiin  $A = [a_{ij}]$  ( $n \times m$ ) normi  $\|A\|$  määritellään  $\|A\| = \sqrt{\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m a_{ij}^2}$ .

(i) Osoitetaan, että  $\max |a_{ij}| \leq \|A\| \leq \sqrt{nm} \max |a_{ij}|$ , jossa  $i = 1, \dots, n$  ja  $j = 1, \dots, m$ .

Valitaan kokonaisluvut  $g$  ja  $h$  siten, että  $\max |a_{ij}| = |a_{gh}|$ . Tällöin suoralla laskulla

$$\max |a_{ij}| = \sqrt{a_{gh}^2} \leq \sqrt{\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m a_{ij}^2} = \|A\| \leq \sqrt{\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m a_{gh}^2} = \sqrt{nm a_{gh}^2} = \sqrt{nm} |a_{gh}| = \sqrt{nm} \max |a_{ij}|.$$

(ii) Todetaan, että  $A_N = [a_{ij,N}] \xrightarrow{N \rightarrow \infty} [a_{ij}] = A$  on yhtäpitävää tuloksen  $\|A_N - A\| \xrightarrow{N \rightarrow \infty} 0$  kanssa. Kohdan (i) perusteella

$$\max |a_{ij,N} - a_{ij}| \leq \|A_N - A\| \leq \sqrt{nm} \max |a_{ij,N} - a_{ij}|.$$

Väitetty yhtäpitävyys seuraa suoraan tästä. Jos  $\|A_N - A\| \xrightarrow{N \rightarrow \infty} 0$ , nähdään  $\max |a_{ij,N} - a_{ij}| \xrightarrow{N \rightarrow \infty} 0$  majoranttiperiaatteen avulla ja siten  $a_{ij,N} \xrightarrow{N \rightarrow \infty} a_{ij}$  kaikilla  $i, j$ . Toisaalta siitä, että  $a_{ij,N} \xrightarrow{N \rightarrow \infty} a_{ij}$  kaikilla  $i, j$  seuraa  $\sqrt{nm} \max |a_{ij,N} - a_{ij}| \xrightarrow{N \rightarrow \infty} 0$  ja  $\|A_N - A\| \xrightarrow{N \rightarrow \infty} 0$  majoranttiperiaatteen nojalla.

**2.** Oletetaan, että  $n \times n$  neliömatriisin  $A$  ominaisarvot  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  ovat erisuuria ja  $\Lambda = \text{diag}[\lambda_1, \dots, \lambda_n]$ . Yhtä ominaisarvoa vastaa yhtälö  $Ap_i = \lambda_i p_i$ , missä  $p_i$  on ominaisarvoa  $\lambda_i$  vastaava ominaisvektori. Muodostetaan näistä ( $n \times n$ ) matriisi  $P$  siten, että  $P = [p_1 : \dots : p_n]$  ( $n \times n$ ). Ominaisarvojen erisuuruudesta seuraa, että matriisin  $P$  sarakkeet ovat lineaarisesti riippumattomat. Täten  $\det P \neq 0$ , jolloin myös käänteismatriisi  $P^{-1}$  on olemassa.

Edellä esitetystä seuraa, että neliömatriisin  $A$  ominaisarvot toteuttavat yhtälön

$$AP = P\Lambda, \tag{1}$$

mistä saadaan

$$\begin{aligned} APP^{-1} &= P\Lambda P^{-1} \\ A &= P\Lambda P^{-1}. \end{aligned}$$

Osoitetaan seuraavaksi, että  $A^N = P\Lambda^N P^{-1}$ , jossa  $N = 1, 2, \dots$ . Valinnalla  $N = 1$  saadaan yhtälö (1). Olkoon nyt  $N = k$ ,  $k \geq 1$ , ja tehdään induktio-oletus

$$A^k = P\Lambda^k P^{-1}$$

ja lasketaan

$$\begin{aligned}
A^{k+1} &= A^k A \\
&= (P \Lambda^k P^{-1})(P \Lambda P^{-1}) \\
&= P \Lambda^k \Lambda P^{-1} \\
&= P \operatorname{diag}[\lambda_1^k, \dots, \lambda_n^k] \operatorname{diag}[\lambda_1, \dots, \lambda_n] P^{-1} \\
&= P \operatorname{diag}[\lambda_1^{k+1}, \dots, \lambda_n^{k+1}] P^{-1} \\
&= P \Lambda^{k+1} P^{-1}.
\end{aligned}$$

Väite pätee siis myös valinnalla  $N = k + 1$ . Näin ollen väite pätee kaikilla  $N = 1, 2, \dots$

**3.**  $A$  on  $n \times n$  matriisi kuten edellisessä tehtävässä ja  $A$ :n (erisuurille) ominaisarvoille  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  pätee  $|\lambda_i| < 1, i = 1, \dots, n$ . Osoitetaan, että  $A^N$ :n alkiolle pätee  $|[A^N]_{ij}| \leq C r^N$ ,  $C < \infty$  ja  $r < 1$ , jolloin  $A^N$  konvergoi geometrisesti nolliin.

Olkoon  $\Lambda = \operatorname{diag}[\lambda_1, \dots, \lambda_n]$  kuten edellisessä tehtävässä ja valitaan kaikista ominaisarvoista itseisarvoltaan suurin:  $\rho = \max_{1 \leq i \leq n} |\lambda_i| < 1$ . Tällöin,

$$\begin{aligned}
|[A^N]_{ij}| &\leq \|A^N\| = \|P \Lambda^N P^{-1}\| \leq \|P\| \|P^{-1}\| \|\Lambda^N\| = \|P\| \|P^{-1}\| \sqrt{\sum_{i=1}^n \lambda_i^{2N}} \\
&\leq \|P\| \|P^{-1}\| \sqrt{n \rho^{2N}} = \|P\| \|P^{-1}\| \sqrt{n} \rho^N,
\end{aligned}$$

jossa ensimmäinen epäyhtälö seuraa tehtävästä 1(i) ja toinen matriisnormin submultiplikatiivisuudesta ( $\|A_1 A_2\| \leq \|A_1\| \|A_2\|$ ). Valitsemalla  $C = \|P\| \|P^{-1}\| \sqrt{n}$  ja  $r = \rho$ , saadaan haluttu tulos.

**4.** Tarkastellaan VAR( $p$ )-prosessia

$$y_t = A_1 y_{t-1} + \dots + A_p y_{t-p} + \varepsilon_t, \quad \varepsilon_t \sim \text{iid}(0, \Omega).$$

Luentojen s. 12 mukaisesti,

$$\Gamma'_k = A_1 \Gamma'_{k-1} + A_2 \Gamma'_{k-2} + \dots + A_p \Gamma'_{k-p},$$

mistä saadaan valinnoilla  $k = 1, \dots, p$  yhtälöt

$$\begin{aligned}
\Gamma'_1 &= A_1 \Gamma'_0 + A_2 \Gamma'_{-1} + \dots + A_p \Gamma'_{1-p}, \\
\Gamma'_2 &= A_1 \Gamma'_1 + A_2 \Gamma'_0 + \dots + A_p \Gamma'_{2-p} \\
&\vdots \\
\Gamma'_p &= A_1 \Gamma'_{p-1} + A_2 \Gamma'_{p-2} + \dots + A_p \Gamma'_0.
\end{aligned}$$

Käyttäen ositettujen matriisien kertolaskukaavaa<sup>1</sup> nähdään, että nämä yhtälöt voidaan esittää matriisimuodossa

$$\begin{bmatrix} \Gamma'_1 & \Gamma'_2 & \dots & \Gamma'_p \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A_1 & A_2 & \dots & A_p \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \Gamma'_0 & \Gamma'_1 & \dots & \Gamma'_{p-1} \\ \Gamma'_{-1} & \Gamma'_0 & \dots & \Gamma'_{p-2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \Gamma'_{1-p} & \Gamma'_{2-p} & \dots & \Gamma'_0 \end{bmatrix}$$

$$\stackrel{\text{merk.}}{\Leftrightarrow} \Gamma = AG$$

Koska  $G$  voidaan osoittaa epäsingulaariseksi, on käänteismatriisi  $G^{-1}$  on olemassa ja saadaan

$$A = \Gamma G^{-1}.$$

Huomaa, että ominaisuuden  $\Gamma_{-k} = \Gamma'_k$  (tai yhtäpitävästi  $\Gamma'_{-k} = \Gamma_k$ ) perusteella matriisi  $G$  on symmetrinen, sillä esimerkiksi tapauksessa  $p = 2$

$$G' = \begin{bmatrix} \Gamma'_0 & \Gamma'_1 \\ \Gamma'_{-1} & \Gamma'_0 \end{bmatrix}' = \begin{bmatrix} \Gamma_0 & \Gamma_{-1} \\ \Gamma_1 & \Gamma_0 \end{bmatrix} = G.$$

**5.** Oletetaan todennäköisyyslaskennasta tunnetuksi, että jos  $\tilde{Y} = g(X)$  on jokin reaaliarvoisen satunnaismuuttujan  $Y$  satunnaisvektoriin  $X$  perustuva ennuste, niin

$$\text{MSE}(\tilde{Y}) \geq \text{MSE}(\mathbf{E}(Y|X)),$$

jossa  $\text{MSE}(\cdot)$  on määritelty monisteen sivulla 14. Laajennetaan tulos tämän avulla moniulotteiseen tapaukseen. Keskineliövirheen lauseke voidaan kirjoittaa

$$\begin{aligned} a' \text{MSE}(\tilde{Y}) a &= a' \mathbf{E}[(Y - \tilde{Y})(Y - \tilde{Y})'] a = \mathbf{E}[a'(Y - \tilde{Y})(Y - \tilde{Y})' a] \\ &= \mathbf{E}[(Y - \tilde{Y})' a]' (Y - \tilde{Y})' a = \mathbf{E}[(Y - \tilde{Y})' a]^2 \\ &= \text{MSE}(a' \tilde{Y}) \geq \text{MSE}(\mathbf{E}(a' Y | X)) \\ &= \mathbf{E}[(a' Y - \mathbf{E}(a' Y | X))^2] = \mathbf{E}[(a'(Y - \mathbf{E}(Y | X)))^2] \\ &= \mathbf{E}[a'(Y - \mathbf{E}(Y | X))(Y - \mathbf{E}(Y | X))' a] \\ &= a' \text{MSE}[\mathbf{E}(Y | X)] a. \end{aligned}$$

<sup>1</sup>Jos  $A = [A_{ij}]$  ja  $B = [B_{ij}]$ , niin  $AB = [\sum_k A_{ik} B_{kj}]$ , kun dimensiot ovat yhteensopivat (ks. Liite A.5).