



Faglig kontakt under eksamen:
Håvard Rue 73593533/92600021

EKSAMEN I FAG TMA4285 Tidsrekkemodeller

Mandag 17. desember 2007

Tid: 09:00–13:00

Tilatte hjelpemidler:
Godkjent kalkulator.
Statistiske tabeller og formler, TAPIR.
Rottman: Matematisk formelsamling (alle språkutgaver).

NB: Alle svar skal begrunnes.

Notasjon brukt i denne oppgaven:

- z_t er hvit Gaussisk støy med varians σ^2 .

Formelsamling:

$$E(\mathbf{X}) = E(E(\mathbf{X}|\mathbf{Y}))$$

$$\text{Cov}(\mathbf{X}) = \text{Cov}(E(\mathbf{X}|\mathbf{Y})) + E(\text{Cov}(\mathbf{X}|\mathbf{Y}))$$

Oppgave 1

La x_t være gitt ved

$$x_t = \phi_2 x_{t-2} + z_t. \quad (1)$$

a) Hva menes med at en stokastisk prosess er (svakt) stasjonær?

Hva menes med at en stokastisk prosess er invertibel?

For hvilke verdier av ϕ_2 er x_t stasjonær?

For hvilke verdier av ϕ_2 er x_t invertibel?

Anta videre at $|\phi_2| < 1$.

b) Finn prognose samt progosefeil for

$$x_{t+k} \mid x_t, x_{t-1}, \dots$$

for $k = 1, 2, 3$ og 4 .

Oppgave 2

a) La

$$x_t = \sum_{j=-\infty}^{\infty} \psi_j z_{t-j}, \quad \sum_{j=-\infty}^{\infty} |\psi_j| < \infty$$

og la $\gamma_x(k)$ være autokovariansfunksjonen (ACVF) til x_t . Vis at

$$\gamma_x(k) = \sigma^2 \sum_{j=-\infty}^{\infty} \psi_j \psi_{j-k}. \quad (2)$$

b) Bruk (2) til å finne autokovariansfunksjonen til prosessen

$$x_t - \phi x_{t-1} = z_t + \theta z_{t-1}, \quad |\phi| < 1, \quad |\theta| < 1,$$

for $k = 0$ og 1 .

Oppgave 3 Anta følgende tilstandsmodell (“state-space model”)

$$\mathbf{X}_t = \mathbf{F}\mathbf{X}_{t-1} + \mathbf{V}_t \quad (3)$$

$$\mathbf{Y}_t = \mathbf{G}\mathbf{X}_t + \mathbf{W}_t \quad (4)$$

med standard antagelser. La $\text{Cov}(\mathbf{V}_t) = \mathbf{Q}$ og $\text{Cov}(\mathbf{W}_t) = \mathbf{R}$.

a) Representer hver av de følgende to ARMA-prosesser som en tilstandsmodell:

$$x_t = \phi_1 x_{t-1} + \phi_2 x_{t-2} + z_t \quad (5)$$

$$x_t = \phi_1 x_{t-1} + z_t + \theta_1 z_{t-1} \quad (6)$$

b) Hvilke praktiske fordeler har vi ved å behandle en $\text{ARMA}(p, q)$ -modell som en tilstandsmo-
dell?

Definer

$$\boldsymbol{\mu}_{s|t} = \text{E}(\mathbf{X}_s | \mathbf{Y}_t, \mathbf{Y}_{t-1}, \dots) \quad \text{og} \quad \boldsymbol{\Omega}_{s|t} = \text{Cov}(\mathbf{X}_s | \mathbf{Y}_t, \mathbf{Y}_{t-1}, \dots).$$

c) Vis at

$$\boldsymbol{\mu}_{t+k|t} = \mathbf{F}\boldsymbol{\mu}_{t+k-1|t}$$

og

$$\boldsymbol{\Omega}_{t+k|t} = \mathbf{F}\boldsymbol{\Omega}_{t+k-1|t}\mathbf{F}^T + \mathbf{Q}$$

for $k = 1, 2, \dots$

Alternativt: Finn $\boldsymbol{\mu}_{t+k|t}$ og $\boldsymbol{\Omega}_{t+k|t}$ for $k = 1, 2, 3$ og “konkluder” med at rekursjonene gjelder.

Den latente modellen (3) sies å være *stabil* (“stable”) dersom alle egenverdiene til matrisen $\mathbf{F}$ er mindre enn 1 i absoluttverdi.

d) Vis at dersom (3)-(4) representerer $\text{AR}(2)$ -prosessen (5), så er den latente modellen stabil hvis og bare hvis $\text{AR}(2)$ -prosessen er stasjonær og kausal.

1a) stationär $|\phi| \neq 1$, invertibel $|\theta| \neq 1$, side 84-86

1b)

$$\begin{aligned} \hat{x}_{t+1} &= \phi_2 x_{t-1} \\ \hat{x}_{t+2} &= \phi_2 x_t \\ \hat{x}_{t+3} &= \phi_2^2 x_{t-1} \\ \hat{x}_{t+4} &= \phi_2^2 x_t \end{aligned} \quad \left| \quad \begin{aligned} x_t &= z_t (1 + \phi_2 B^2 + \phi_2^2 B^4 + \phi_2^3 B^6 + \dots) \\ \text{Var}(\hat{x}_{t+1}) &= \text{Var}(\hat{x}_{t+2}) = \sigma^2 \\ \text{Var}(\hat{x}_{t+3}) &= \text{Var}(\hat{x}_{t+4}) = \sigma^2 (1 + \phi_2^2) \end{aligned} \right.$$

2a) side 52

2b) side 84

$$\begin{aligned} \gamma(0) &= \sigma^2 \left(1 + (\theta + \phi)^2 \sum_{j=0}^{\infty} \phi^{2j} \right) = \sigma^2 \left(1 + \frac{(\theta + \phi)^2}{1 - \phi^2} \right) \\ \gamma(1) &= \sigma^2 \left(\theta + \phi + (\theta + \phi)^2 \phi \sum_{j=0}^{\infty} \phi^{2j} \right) = \sigma^2 \left(\theta + \phi + \frac{(\theta + \phi)^2}{1 - \phi^2} \phi \right) \end{aligned}$$

3a) s. 261

$$\begin{bmatrix} x_t \\ x_{t-1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \phi_1 & \phi_2 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_{t-1} \\ x_{t-2} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} z_t \\ 0 \end{bmatrix}, \quad y_t = \begin{bmatrix} 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_t \\ x_{t-1} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \end{bmatrix}$$

s. 262

$$\begin{bmatrix} u_t \\ u_{t-1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \phi & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_{t-1} \\ u_{t-2} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} z_t \\ 0 \end{bmatrix}, \quad y_t = \begin{bmatrix} 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_t \\ u_{t-1} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \end{bmatrix}$$

3b) ok

3c)

$$\begin{aligned} E(x_{t+k} | y_t, y_{t-1}, \dots) &= E E(x_{t+k} | x_{t+k-1}, y_t, \dots) \\ &= E(F x_{t+k-1} | y_t, \dots) = F \underline{\nu_{t+k-1|t}} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \underline{\Omega_{t+k|t}} &= \text{Cov}(x_{t+k} | y_t, y_{t-1}, \dots) = E(\text{Cov}(x_{t+k} | x_{t+k-1}, y_t, \dots)) \\ &\quad + \text{Cov} E(x_{t+k} | x_{t+k-1}, y_t, \dots) \\ &= E(Q | y_t, \dots) + \text{Cov}(F x_{t+k-1} | y_t, \dots) \\ &= Q + F \underline{\Omega_{t+k-1|t}} F^T \end{aligned}$$

3d) s. 311, opgave 8.3
side 311