



Faglig kontakt under eksamen:
Håvard Rue 73 59 35 20

EKSAMEN I FAG SIF5079 Tidsrekker og filterteori

Lørdag 8. desember 2001

Tid: 09:00–14:00

Tilatte hjelpe midler:

Godkjent kalkulator.

Statistiske tabeller og formler, TAPIR.

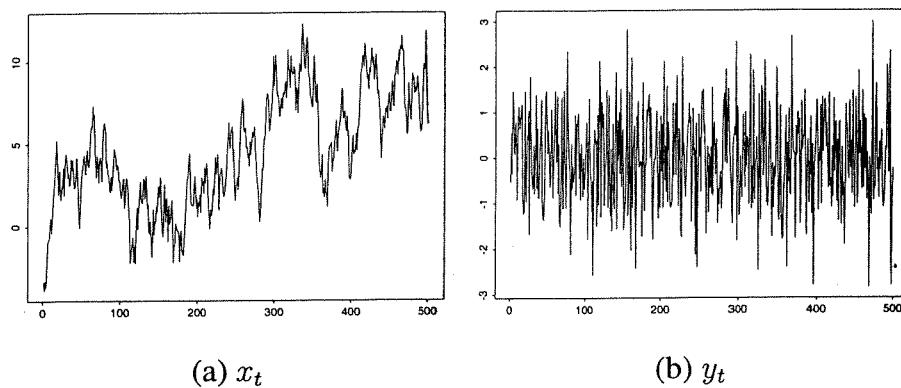
Et gult ark med egne formler.

Sensurfrist: 7. januar 2002.

NB: Alle svar skal begrunnes.

Notasjon brukt i denne oppgaven:

- w_t er hvit støy med varians σ_w^2 .
- B er *backshift*-operatoren, slik at $B^k x_t \equiv x_{t-k}$, $k = 0, \pm 1, \pm 2, \dots$
- x_t^s er prognosene for x_t gitt x_1, \dots, x_s .



Figur 1: (a) data fra modellen definert i (1), og (b) den deriverte.

Oppgave 1

La x_t være gitt ved

$$(1 - \phi B)x_t = bt + w_t \quad (1)$$

der b er en konstant.

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

For hvilke verdier av b og ϕ er x_t en svakt stasjonær prosess?

Anta videre at $|\phi| < 1$ og $b \neq 0$.

Data fra prosessen i (1) er vist i figur 1a.

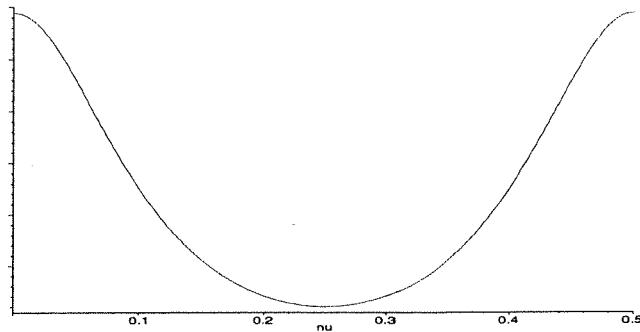
b) Hvorfor analysere vi ofte differensierte data (figur 1b)

$$y_t = (1 - B)x_t$$

når dataene er som i figur 1a?

c) Hvilken ARMA-modell følger y_t ?

Er y_t invertibel? Kommenter.

Figur 2: Ett mulig frekvensspekter til z_t .**Oppgave 2**

La x_t være gitt ved

$$x_t = \phi_x x_{t-1} + w_{x,t}, \quad |\phi_x| < 1, \quad \text{Var}(w_{x,t}) = \sigma_{w,x}^2$$

og y_t være gitt ved

$$y_t = \phi_y y_{t-1} + w_{y,t}, \quad |\phi_y| < 1, \quad \text{Var}(w_{y,t}) = \sigma_{w,y}^2$$

der indeksene "x" og "y" indikerer tilhørighet til x - og y -prosessen.

Anta $\{x_t\}$ er ukorrelert med $\{y_t\}$ og at vi observerer *kun* z_t , der

$$z_t = x_t + y_t$$

- a) Finn autokorrelasjonsfunksjonen (ACF) til z_t .

La $f_x(\nu)$ være frekvenspekteret til x_t , og tilsvarende med $f_y(\nu)$ og $f_z(\nu)$.

- b) Vis at

$$f_z(\nu) = f_x(\nu) + f_y(\nu). \tag{2}$$

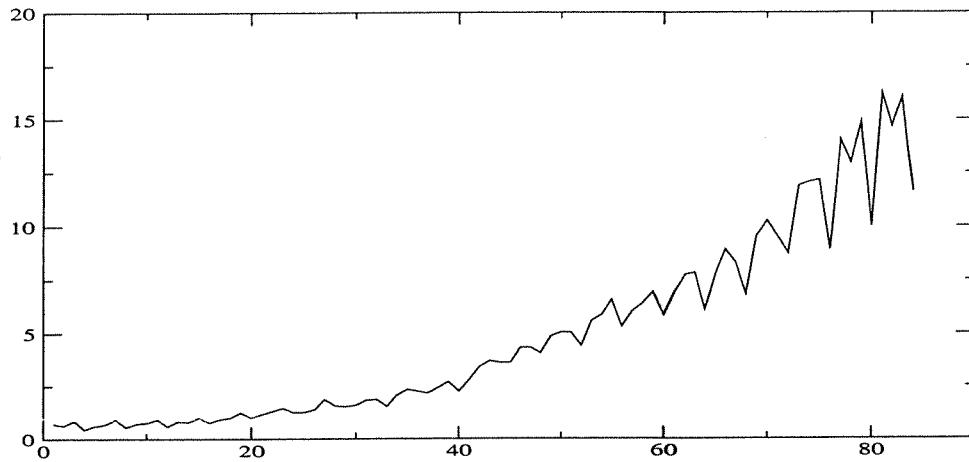
Bruk (2) til å finne $f_z(\nu)$.

- c) Dersom $f_z(\nu)$ hadde vært som i figur 2, hva vet vi da om fortegnene til ϕ_x og ϕ_y ?

Anta videre at $\sigma_x^2 = \sigma_y^2 = \sigma^2$, samt at $\phi_x = \phi_y = \phi$.

- d) Vis at z_t er en ARMA-prosess. Bestem orden og alle parametre i modellen.

- e) Finn ett- og to-stegs prognose samt tilhørende prognosefeil for z_t .



Figur 3: Kvartalsvise overskudd for Johnson & Johnson.

Oppgave 3

I figur 3 er det vist kvartalvise data for overskudd for firmaet Johnson & Johnson.

Du blir forelagt følgende modell: De observerte data, y_t , modelleres ved

$$y_t = \mu_t + s_t + v_t$$

der μ_t er trend, s_t er sesongkomponent og v_t er hvit støy. Trenden μ_t modelleres ved

$$\mu_t = \beta\mu_{t-1} + w_t$$

der w_t er hvit støy og β en parameter. Sesongkomponenten s_t modelleres ved

$$s_t + s_{t-1} + s_{t-2} + s_{t-3} = u_t$$

der u_t er hvit støy.

- a) Skriv modellen på "state-space" form, dvs med en tilstands-ligning og en observasjonsligning.
Forklar kort hvordan du vil tilpasse modellen til de observerte data samt beregne prognoser for det kvartalvise overskuddet.
- b) Diskuter hvordan sesongvariasjon er tatt hensyn til i denne modellen. Burde det vært gjort på en annen må? I så fall, hvordan?

Oppgave 1

9) svakt stasjonær: $E[x_t] = \mu$

$$\text{Cov}[x_t, x_s] = \gamma(s-t)$$

Hør modellen:

$$(1 - \phi B)x_t = bt + \omega_t$$

$$x_t = \phi x_{t-1} + bt + \omega_t$$

Krever:

$$E[x_t] = \mu \Rightarrow \mu = \phi\mu + bt + 0 \quad \text{for alle } t$$

$$\text{dvs. må ha } \underline{\underline{b=0}} \quad (\text{så gir } \mu=0)$$

Før da

$$x_t = \phi x_{t-1} + \omega_t$$

(*)

som er en AR(1)-modell

Vi vet at denne er svakt stasjonær dersom

$$|\phi| < 1.$$

[Eventuelt kan selv følgelig utlede dette
siste koret, slik vi har gjort i pensum.]

b) Figur 1(a) tyder på at den observerte tidsrekken er ikke-stasjonær. Vi differensierer da den observerte tidsrekken og analyserer denne i stedet dersom denne synes å være stasjonær.

c)

$$y_t = x_t - x_{t-1} \quad (x_t = \phi x_{t-1} + b + \omega_t)$$

$$= \phi x_{t-1} + b + \omega_t - \phi x_{t-2} - b(t-1) - \omega_{t-2}$$

$$\underline{y_t = \phi y_{t-1} + b + \omega_t - \omega_{t-1}}$$

$E[y_t]: \mu = \phi\mu + b \Rightarrow \mu = \frac{b}{1-\phi}$

∴ y_t følger en ARMA(1,1)-modell med $\mu = \frac{b}{1-\phi}$
 med $\phi_1 = \phi$ og $\Theta_1 = -1$

Krav for invertibilitet: røttene til $\Theta(z) = 0$ skal ligge utenfor enhetssirkelen.

Her: $\Theta(z) = 1 - \Theta_1 z = 1 + z = 0 \Rightarrow z = -1$

dvs. modellen er ikke invertibel

Oppgave 2

$$x_t \text{ er AR(1) og har } \gamma_x(h) = \frac{\sigma_{\omega,x}^2}{1 - \phi_x^2} \phi_x^{|h|}$$

$$y_t \text{ er AR(1) og har } \gamma_y(h) = \frac{\sigma_{\omega,y}^2}{1 - \phi_y^2} \phi_y^{|h|}$$

For $z_t = x_t + y_t$:

$$\gamma_z(h) = \text{Cov}[x_{t+h} + y_{t+h}, x_t + y_t]$$

$$= \text{Cov}[x_{t+h}, x_t] + \text{Cov}[y_{t+h}, y_t]$$

fordi x -prosessen er ukorrelert med y -prosessen

$$= \gamma_x(h) + \gamma_y(h)$$

$$= \frac{\sigma_{\omega,x}^2}{1 - \phi_x^2} \phi_x^{|h|} + \frac{\sigma_{\omega,y}^2}{1 - \phi_y^2} \phi_y^{|h|}$$

$$f_z(h) = \frac{\gamma_z(h)}{\gamma_z(0)} = \dots$$

$$f(v) = \sum_{h=-\infty}^{\infty} \chi(h) e^{-2\pi i v h}$$

Dvs.

$$\begin{aligned}
 f_z(v) &= \sum_{h=-\infty}^{\infty} \chi_z(h) e^{-2\pi i v h} = \sum_{h=-\infty}^{\infty} (\chi_x(h) + \chi_y(h)) e^{-2\pi i v h} \\
 &= \sum_{h=-\infty}^{\infty} \chi_x(h) e^{-2\pi i v h} + \sum_{h=-\infty}^{\infty} \chi_y(h) e^{-2\pi i v h} \\
 &= \underline{\underline{f_x(h) + f_y(h)}}
 \end{aligned}$$

$$f_x(v) = \sum_{h=-\infty}^{\infty} \frac{\sigma_{\omega_x}^2}{1 - \phi_x^2} \phi_x^{|h|} e^{-2\pi i v h}$$

$$\begin{aligned}
 &= \frac{\sigma_{\omega_x}^2}{1 - \phi_x^2} \left[1 + \sum_{h=1}^{\infty} \phi_x^h (\cos(2\pi v h) - i \sin(2\pi v h) \right. \\
 &\quad \left. + \cos(2\pi v h) + i \sin(2\pi v h)) \right]
 \end{aligned}$$

$$\underline{\underline{= \frac{\sigma_{\omega_x}^2}{1 - \phi_x^2} \left[1 + 2 \sum_{h=0}^{\infty} \phi_x^h \cos(2\pi v h) - 2 \right]}}$$

Summeformel fra Rotman:

$$\sum_{n=0}^{\infty} r^n \cos(nx) = \frac{1 - r \cos x}{1 + r^2 - 2r \cos x}$$

for $r^2 < 1$

Vi har $r = \phi_x$, $x = 2\pi v$, $n = h$

$$\Rightarrow f_x(v) = \frac{\Omega_{\omega_x}^2}{1-\phi_x^2} \left[-1 + \frac{2(1-\phi_x \cos(2\pi v))}{1+\phi_x^2 - 2\phi_x \cos(2\pi v)} \right]$$

$$= \dots = \frac{\Omega_{\omega_x}^2}{1+\phi_x^2 - 2\phi_x \cos(2\pi v)}$$

Derned:

$$f_z(v) = \underbrace{\frac{\Omega_{\omega_x}^2}{1+\phi_x^2 - 2\phi_x \cos(2\pi v)}} + \frac{\Omega_{\omega_y}^2}{1+\phi_y^2 - 2\phi_y \cos(2\pi v)}$$

c) $f_x'(v) = \frac{\Omega_{\omega_x}^2}{(1+\phi_x^2 - 2\phi_x \cos(2\pi v))^2} \cdot (+2\phi_x \sin(2\pi v) \cdot 2\pi)$

Dvs. i intervallet $v \in [0, \frac{1}{2}]$ er $f_x(v)$ voksende dersom ϕ_x er positiv og avtagende dersom ϕ_x er negativ

I figur er $f_z(v)$ avtagende i et område og voksende i en annet. Derned må ϕ_x og ϕ_y ha motsett fortegn.

d)

$$(1 - \phi B) x_t = \omega_{x,t} \Rightarrow x_t = (1 - \phi B)^{-1} \omega_{x,t}$$

$$(1 - \phi B) y_t = \omega_{y,t} \Rightarrow y_t = (1 - \phi B)^{-1} \omega_{y,t}$$

$$z_t = x_t + y_t = (1 - \phi B)^{-1} (\omega_{x,t} + \omega_{y,t})$$

↓

$$(1 - \phi B) z_t = \omega_{x,t} + \omega_{y,t} = \omega_t \text{ der } \omega_t \sim N(0, 2\sigma^2)$$

dvs. z_t er ARMA(1,0) med $\phi_1 = \phi$ og støyveriens $2\sigma^2$

e)

$$\underline{z_{t+1}^t} = E[z_{t+1} | z_0, \dots, z_t]$$

$$= E[\phi z_t + \omega_t | z_0, \dots, z_t] = \phi z_t + 0$$

$$\underline{\underline{z_{t+1}^t}} = \phi z_t$$

$$z_{t+2}^t = E[z_{t+2} | z_0, \dots, z_t] = E[\phi z_{t+1} + \omega_{t+1} | z_0, \dots, z_t]$$

$$= E[\phi(\phi z_t + \omega_t) + \omega_{t+1} | z_0, \dots, z_t] = \phi^2 z_t$$

$$\underline{\underline{z_{t+2}^t}} = \phi^2 z_t$$

$$\begin{aligned}\text{Var}[z_{t+1} | z_0, \dots, z_t] &= \text{Var}[\phi z_t + \omega_t | z_0, \dots, z_t] \\ &= \text{Var}[\omega_t | z_0, \dots, z_t] = \text{Var}[\omega_t] = \underline{\underline{2\sigma^2}}\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\text{Var}[z_{t+2} | z_0, \dots, z_t] &= \text{Var}[\phi^2 z_t + \phi \omega_t + \omega_{t+1} | z_0, \dots, z_t] \\ &= \text{Var}[\phi \omega_t] + \text{Var}[\omega_{t+1}] \\ &= \phi^2 \cdot 2\sigma^2 + 2\sigma^2 = \underline{\underline{2\sigma^2(1+\phi^2)}}\end{aligned}$$

DPPGAVE 3

2)

$$x_t = \phi x_{t-1} + \omega_t, \quad \omega_t \sim N(0, Q)$$

$$y_t = A_t x_t + \eta_t, \quad \eta_t \sim N(0, R)$$

dor

$$x_t = \begin{bmatrix} T_t \\ S_t \\ S_{t-1} \\ S_{t-2} \end{bmatrix}, \quad \phi = \begin{bmatrix} \phi & 0 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & -1 & -1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}, \quad A_t = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$Q = \begin{bmatrix} q_{11} & 0 & 0 & 0 \\ 0 & q_{22} & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \quad R = r_{11}$$

dor $q_{11} = \text{Var}(\omega_t), \quad q_{22} = \text{Var}(\eta_t), \quad r_{11} = \text{Var}(\eta_t)$

Si noe fornuftig om MLE, gjerne hvordan kalman-filteret trenges i denne forbindelse.

5) Diskuter (se boka)

Det er rimelig å modellere sesongvariasjonen på en slik måte!