

# TENTAMEN

## Systemidentifiering, 4p, F, FRI, STS

**Tid:** Fredagen den 17 mars kl 09.00–14.00

**Plats:** Polacksbacken, skrivsal

**Ansvarig lärare:** Alexander Medvedev,  
telefon 471 3064, mobil 070 57 48 173. Alexander kommer och svarar på  
frågor ungefär kl 11.00

**Tillåtna hjälpmedel:** Alla hjälpmedel är tillåtna

**Preliminära betygsgänser:** 3:[15, 20[, 4:[20, 25[, 5:[25, 30 = maxpoäng]

Poäng för inlämningsuppgifterna adderas till resultatet på tentan.

**OBS: Endast en uppgift per ark.** Skriv namn på varje ark.

Lösningarna ska vara tydliga och väl motiverade.

LYCKA TILL!

**Uppgift 1** Förstärkningen  $b$  i ett statistiskt system

$$y(t) = bu(t) + e(t)$$

skattas med minsta-kvadrat metoden utifrån en datamängd bestående av  $N$  mätpunkter  $(y(t), u(t)), t = 1, \dots, N$ . Brussekvensen  $e(t)$  antas vara vit med  $E\{e(t)\} = 0$ ,  $E\{e^2(t)\} = \lambda^2$ . Härled uttrycket för minsta-kvadrat skattningen  $\hat{b}$  i termer av de mätbara storheterna  $y, u$  **(3p)**

Hur förändras variansen av  $\hat{b}$  då

- (a) antalet mätningar i datamängden  $N$  ökar? **(1p)**
- (b) amplituden på insignalen  $u(t)$  ökar? **(1p)**
- (c) brusnivån ökar? **(1p)**

**Uppgift 2** En optimal enstegsprediktor ges av ekvationen

$$\hat{y}(t+1|t) = \frac{1-\alpha}{1-\alpha q^{-1}}y(t)$$

där  $y(t)$  är utsignalen hos en ARMA-modell och  $\alpha$  är en konstant.

(a) Vilken ARMA-modell motsvarar prediktorn? **(4p)**

(b) Vad är  $\hat{y}(t+1|t)$  då  $y = m = \text{const}$ . **(2p)**

**Uppgift 3** Betrakta systemet

$$y(t) + ay(t - 1) = bu(t - 1) + abu(t - 2) + e(t)$$

där  $a, b$  är konstanter och  $u(t)$  är vitt brus med  $E\{u(t)\} = 0$  och  $E\{u^2(t)\} = 1$ . Anta också att  $e(t)$  är oberoende av  $u(t)$ . Undersök huruvida instrumentvariabelskattningen med instrumentena

$$z(t) = [ u(t - 1) \quad u(t - 2) \quad u(t - 3) ]$$

är konsistent.

**(6p)**

#### Uppgift 4 Systemet

$$y(t) + ay(t - 1) = bu(t - 1) + e(t)$$

med tillräckligt exciterande  $e(t)$  styrs av en känd statisk återkoppling d v s

$$u(t) = -fy(t)$$

Föreslå tre olika metoder för indentifiering av  $a$  och  $b$  genom erforderliga förändringar i regulatorn. Varje föreslagen metod ger 2 poäng vid fullständig beskrivning. **(6p)**

**Uppgift 5** Vektorn  $\theta$  i modellen

$$y(t) = \varphi^T(t)\theta + e(t)$$

skattas med rekursiva minsta-kvadrat metoden (RLS)

$$\begin{aligned}\hat{\theta}(t) &= \hat{\theta}(t-1) + P(t)\varphi(t) \left( y(t) - \varphi^T(t)\hat{\theta}(t-1) \right) \\ P(t) &= \frac{1}{\lambda} \left( P(t-1) - \frac{P(t-1)\varphi(t)\varphi^T(t)P(t-1)}{\lambda + \varphi^T(t)P(t-1)\varphi(t)} \right)\end{aligned}$$

där  $\lambda$  är en glömskefaktor.

Visa att RLS ger exakt samma skattning som "batch"-skattningen

$$\hat{\theta}_t = \left( \sum_{s=1}^t \lambda^{t-s} \varphi(s)\varphi^T(s) \right)^{-1} \sum_{s=1}^t \lambda^{t-s} \varphi(s)y(s)$$

då  $t \rightarrow \infty$  och  $\lambda^t P(t) \rightarrow 0$ .

**(6p)**

## Lösningar till tentamen i Systemidentifiering 4p 06-03-17

### Uppgift 1

$$\hat{\theta} = \left( \sum_{t=1}^N \varphi(t)\varphi^T(t) \right)^{-1} \sum_{t=1}^N \varphi(t)y(t) = \frac{1}{\sum_{t=1}^N u^2(t)} \sum_{t=1}^N u(t)y(t)$$

$$\text{var } \hat{b} = \frac{\lambda^2}{\sum_{t=1}^N u^2(t)}$$

- (a)  $N \uparrow \Rightarrow \text{var } \hat{b} \downarrow$
- (b)  $|u(t)| \uparrow \Rightarrow \text{var } \hat{b} \downarrow$
- (c)  $\lambda^2 \uparrow \Rightarrow \text{var } \hat{b} \uparrow$

### Uppgift 2 (a) Modell

$$y(t) + ay(t-1) = bu(t-1) + e(t) + ce(t-1)$$

(7.26) i Söderström och Stoica

$$\hat{y}(t|t-1) = \frac{bq^{-1}}{1+cq^{-1}}u(t) + \frac{(c-a)q^{-1}}{1+cq^{-1}}y(t)$$

$$\begin{aligned} b &= 0 \\ c-a &= 1-\alpha \\ -\alpha &= c \end{aligned}$$

Det innebär att  $-\alpha = c$ . ARMA-modellen således är

$$y(t) - y(t-1) = e(t) - \alpha e(t-1)$$

(b)

$$\hat{y}(t+1|t) = \frac{1-\alpha}{1-\alpha q^{-1}} \Big|_{q=1} \quad m = m$$

### Uppgift 3

$$\hat{\theta} = \left( \sum_{t=1}^N z(t)\varphi^T(t) \right)^{-1} \sum_{t=1}^N z(t)y(t)$$

$$R = E\{z(t)\varphi^T(t)\}$$

$$R = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ -b & 0 & 1 \\ ab - ab & 0 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ -b & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

Matrisen  $R$  är singulärt och skattningen kan således inte garanteras vara konsistent.

**Uppgift 4** (a) Extra exciterande signal till det slutna systemet

$$u(t) = -fy(t) + v(t)$$

där  $v(t)$  är vitt brus. Eftersom både  $u(t)$  och  $y(t)$  är mätbara kan det slutna systemet identifieras som tidsserie

$$\begin{bmatrix} e(t) \\ v(t) \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} y(t) \\ u(t) \end{bmatrix}$$

(b) Tidsvarierande förstärkning i återkopplingen

$$y(t) = (a - fb)y(t - 1) + e(t)$$

Systemet identifieras med två olika värden på  $f$ , d v s  $f_1$  och  $f_2$  vilket ger

$$\begin{bmatrix} 1 & -f_1 \\ 1 & -f_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a \\ b \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \hat{a}_{c1} \\ \hat{a}_{c2} \end{bmatrix}$$

och  $\hat{a}$  och  $\hat{b}$  kan bestämmas.

(c) Tidsfördröjning i återkopplingen

$$u(t) = -fy(t - 1)$$

$$y(t) + ay(t - 1) + fby(t - 2) = e(t)$$

Om  $f$  är känt så kan både  $a$  och  $b$  skattas.

**Uppgift 5** Först härleder man en rekursiv ekvation för storheten  $x(t)$  som ges av

$$\begin{aligned} x(t) &= P^{-1}(t)\hat{\theta}(t) = P^{-1}\hat{\theta}(t - 1) + \varphi(t) \left( y(t) - \varphi^T(t)\hat{\theta}(t - 1) \right) \\ &= \left( P^{-1}(t) - \varphi(t)\varphi^T(t) \right) \hat{\theta}(t - 1) + \varphi(t)y(t) \\ &= \lambda x(t - 1) + \varphi(t)y(t) \end{aligned}$$

Då drar man slutsatsen att

$$x(t) = \lambda^t x(0) + \sum_{s=1}^t \lambda^{t-s} \varphi(s) y(s)$$

Skillnaden mellan den rekursiva och den satsvisa skattningen är

$$\begin{aligned} \hat{\theta}(t) - \hat{\theta}_t &= P(t)P^{-1}(t)\hat{\theta}(t) - \hat{\theta}_t = P(t)x(t) - \hat{\theta}_t \\ &= P(t) \left( \lambda^t x(0) + \sum_{s=1}^t \lambda^{t-s} \varphi(s) y(s) - P^{-1}(t)\hat{\theta}_t \right) \\ &= P(t) \left( \lambda^t P^{-1}(0)\hat{\theta}(0) + \sum_{s=1}^t \lambda^{t-s} \varphi(s) y(s) - \left( \lambda^t P^{-1}(0) + \sum_{s=1}^t \lambda^{t-s} \varphi(s) \varphi^T(s) \right) \hat{\theta}_t \right) \\ &= P(t) \lambda^t P^{-1}(0) \left( \hat{\theta}(0) - \hat{\theta}_t \right) \end{aligned}$$

Tydligt,  $\hat{\theta}(t) - \hat{\theta}_t \rightarrow 0$  då  $t \rightarrow \infty$ ,  $P(t)\lambda^t \rightarrow 0$  och  $|\hat{\theta}_t|$  är begränsad.