

**Løsningsforslag til sluttprøve i fag  
A2202**

**Systemidentifikasjon og optimal  
estimering**

**mandag 27. mai 2005 Tid: kl. 9.00 -  
12.00**

Sluttprøven består av: 3 oppgaver.

Prøven teller 70% av sluttkarakteren i faget.

Tillatte hjelpeemidler: ingen

Faglig kontakt under prøven: David Di Ruscio  
Institutt for elektro, informatikk og kybernetikk  
Avdeling for teknologiske fag  
Høgskolen i Telemark  
N-3914 Porsgrunn

## Oppgave 1 (25%): Prediksjonsfeilmetoder

- a) Kalmanfilteret på innovasjonsform er gitt ved

$$\bar{x}_{k+1} = A\bar{x}_k + Bu_k + Ke_k, \quad (1)$$

$$y_k = D\bar{x}_k + Eu_k + e_k \quad (2)$$

Innovasjonsprosessen er gitt ved

$$e_k = y_k - \bar{y} \quad (3)$$

der

$$\bar{y}_k = D\bar{x}_k + Eu_k \quad (4)$$

I et Kalmanfilter vil inovasjonsprosessen bli hvit støy, dvs. slik at middelverdien er null ( $E(e_k) = 0$ ) og slik at den har en gitt kovariansmatrise  $E(e_k e_k^T) = \Delta$ .

- b) Ut i fra inovasjonsformuleringen av Kalmanfilteret over kan vi skrive en prediksjonsformulering som følger

$$\bar{x}_{k+1} = A\bar{x}_k + Bu_k + K(y_k - \bar{y}_k), \quad (5)$$

$$\bar{y}_k = D\bar{x}_k + Eu_k \quad (6)$$

- c) I et system med en tilstand kan vi skrive prediksjonsmodellen slik

$$\bar{x}_{k+1} = \theta_1\bar{x}_k + \theta_2u_k + \theta_3(y_k - \bar{y}_k), \quad (7)$$

$$\bar{y}_k = \bar{x}_k + \theta_4u_k \quad (8)$$

dvs slik at systemets parametervektor er

$$\theta = \begin{bmatrix} \theta_1 \\ \theta_2 \\ \theta_3 \\ \theta_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a \\ b \\ c \\ d \end{bmatrix} \quad (9)$$

Dvs det er fire parametre i systemet siden vi kan velge en tilstandsrommodell der  $d = 1$ .

- d) For en gitt parametervektor,  $\theta$ . vil prediksjonsfeilen være gitt ved

$$\varepsilon_k = y_k - \bar{y}(\theta) \quad (10)$$

Merk at prediksjonsfeilen vil bli lik innovasjonsprosessen dersom vi finner den eksakte parametervektoren.

- e) Prediksjonsfeilkriteriet,  $V_N(\theta)$ , er et skalart kriterium som skal minimaliseres med hensyn på parametervektoren  $\theta$ . Et slikt kriterium kan være

$$V_N(\theta) = \frac{1}{N} \sum_{k=1}^N \varepsilon_k^T \Lambda \varepsilon_k \quad (11)$$

der  $\Lambda$  er en symmetrisk vektmatrise ofte valgt som  $\Lambda = I$ . Merk at dersom innovasjonsprosessen er kjent vil den optimale vektingen være gitt ved

$$\Lambda = (\mathbb{E}(e_k e_k^T))^{-1} = \Delta^{-1} \quad (12)$$

Det optimale parameterestimatet,  $\hat{\theta}_N$ , er den verdi på parametervektoren som minimaliserer prediksjonsfeilkriteriet mht  $\theta$ , dvs.

$$\hat{\theta}_N = \arg \min V_N(\theta) \quad (13)$$

## Oppgave 2 (25%): Minste kvadraters metode og prediksjonsfeilmetoden

- a) Tilstandslikningen kan skrives slik

$$x_k = ax_{k-1} + bu_{k-1} + ae_{k-1} \quad (14)$$

Fra måleligningen har vi at

$$x_k = y_k - e_k, \quad \text{og} \quad x_{k-1} = y_{k-1} - e_{k-1}, \quad (15)$$

Innsetter vi (15) i (14) får vi

$$y_k - e_k = a(y_{k-1} - e_{k-1}) + bu_{k-1} + ae_{k-1} \quad (16)$$

som kan skrives som følgende lineære regressjonsmodell

$$y_k = \begin{bmatrix} y_{k-1} & u_{k-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a \\ b \end{bmatrix} + e_k = \varphi_k^T \theta_0 \quad (17)$$

Dvs. slik at

$$\varphi_k = \begin{bmatrix} y_{k-1} \\ u_{k-1} \end{bmatrix} \quad (18)$$

og

$$\theta_0 = \begin{bmatrix} a \\ b \end{bmatrix} \quad (19)$$

- b) En naturlig prediktor for målingen  $y_k$  er da

$$\bar{y}_k(\theta) = \varphi_k^T \theta \quad (20)$$

for en gitt verdi på parametervektoren. Prediksjonsfeilen er da gitt ved

$$\varepsilon_k = y_k - \bar{y}_k(\theta) = y_k - \varphi_k^T \theta \quad (21)$$

- c) Vi deriverer prediksjonsfeilkriteriet mht paramatervektoren og får

$$\frac{\partial V_N(\theta)}{\partial \theta} = \frac{1}{N} \sum_{k=1}^N \frac{\partial \varepsilon_k}{\partial \theta} \frac{\partial \varepsilon_k^T \Lambda \varepsilon_k}{\partial \varepsilon_k} \quad (22)$$

Dette gir

$$\frac{\partial V_N(\theta)}{\partial \theta} = \frac{1}{N} \sum_{k=1}^N -\varphi_k 2\Lambda \varepsilon_k = -2 \frac{1}{N} \sum_{k=1}^N \varphi_k \Lambda (y_k - \varphi_k^T \theta) \quad (23)$$

Setter vi gradienten lik null får vi OLS løsningen

$$\hat{\theta}_N = (\sum_{k=1}^N \varphi_k \Lambda \varphi_k^T)^{-1} \sum_{k=1}^N \varphi_k \Lambda y_k \theta \quad (24)$$

- d) Se avsnitt 12.7 i kompendiet.