Simulering og eksperimentel modelbestemmelse

Henrik Vie Christensen

vie@control.aau.dk

Department of Control Engineering

Aalborg University

Denmark

- Modeller og modellering: koncepter
 - Definitioner
 - Simulering
 - Matematiske modeller

- Modeller og modellering: koncepter
 - Definitioner
 - Simulering
 - Matematiske modeller
- Model beskrivelse
 - Overføringsfunktioner
 - Tilstandsbeskrivelse
 - Blok-diagrammer

- Modeller og modellering: koncepter
 - Definitioner
 - Simulering
 - Matematiske modeller
- Model beskrivelse
 - Overføringsfunktioner
 - Tilstandsbeskrivelse
 - Blok-diagrammer
- Diskritiserings metoder

- Modeller og modellering: koncepter
 - Definitioner
 - Simulering
 - Matematiske modeller
- Model beskrivelse
 - Overføringsfunktioner
 - Tilstandsbeskrivelse
 - Blok-diagrammer
- Diskritiserings metoder
- Simulering af lineære og ulineære dynamiske systemer i Matlab

Modeller og modellering: koncepter

Definition:

Model: en repræsentation – i en brugbar form – af de essentielle dele af et system.

Modeller og modellering: koncepter

Definition:

Model: en repræsentation – i en brugbar form – af de essentielle dele af et system.

Definition:

Systemidentifikation: Udvikle matematisk model af dynamisk system baseret på observerede data fra systemet:

- Mange måledata er indsamlet som samplede værdier af input og output
- En computer anvendes til behandling af data
- Model parametre estimeres ved minimering af et fejlkriterie

Karakterisering af modeller og modellering

Modeller:

```
matematiske – andre
parametriske – ikke-parametriske
kontinuert tid – diskret tid
input/output – tilstands
lineære – ulineære
dynamisk – statisk
tidsinvariant – tidsvarierende
SISO – MIMO
```

Modellering/systemidentifikation:

```
teoretisk (fysisk) – eksperimentel
white-box – gray-box – black-box
struktur bestemmelse – parameter estimation
tidsdomæne – frekvensdomæne
direkte – indirekte
```

Fysiske parametre er model parametre med en indlysende fysisk mening eller betydning.

Fysiske parametre er model parametre med en indlysende fysisk mening eller betydning.

Typisk er de koefficienter i basale fysiske love, fx. Newtons, Hooks, Ohms, eller Kirchoffs love.

Fysiske parametre er model parametre med en indlysende fysisk mening eller betydning.

Typisk er de koefficienter i basale fysiske love, fx. Newtons, Hooks, Ohms, eller Kirchoffs love.

Eksempler på fysiske parametre er

- Mekanik parametre: Masse, friktions koeffic., stivhed
- Elektro parametre: Modstand, induktans, kapacitet
- Termiske parametre: Termisk modstand, specifik varme
- Desuden: Statisk forstærkning, tidskonstant, egen-frekvens og dæmpningsfaktor

Fysiske parametre er model parametre med en indlysende fysisk mening eller betydning.

Typisk er de koefficienter i basale fysiske love, fx. Newtons, Hooks, Ohms, eller Kirchoffs love.

Eksempler på fysiske parametre er

- Mekanik parametre: Masse, friktions koeffic., stivhed
- Elektro parametre: Modstand, induktans, kapacitet
- Termiske parametre: Termisk modstand, specifik varme
- Desuden: Statisk forstærkning, tidskonstant, egen-frekvens og dæmpningsfaktor

Ikke-fysiske parametre: koefficienter i z-transformen af en tilstandsbeskrivelse.

Formål:

At opnå forståelse af systemet

- At opnå forståelse af systemet
- Forudsigelse af fremtidigt system output

- At opnå forståelse af systemet
- Forudsigelse af fremtidigt system output
- Design og test af kontrolsystem

- At opnå forståelse af systemet
- Forudsigelse af fremtidigt system output
- Design og test af kontrolsystem
- optimering af konstruktion

- At opnå forståelse af systemet
- Forudsigelse af fremtidigt system output
- Design og test af kontrolsystem
- optimering af konstruktion
- Træning af operatører på real-tids simulatorer

- At opnå forståelse af systemet
- Forudsigelse af fremtidigt system output
- Design og test af kontrolsystem
- optimering af konstruktion
- Træning af operatører på real-tids simulatorer
- Model parameter estimation fra eksperimenter

Formål:

- At opnå forståelse af systemet
- Forudsigelse af fremtidigt system output
- Design og test af kontrolsystem
- Optimering af konstruktion
- Træning af operatører på real-tids simulatorer
- Model parameter estimation fra eksperimenter

En computer simulation forudsætter:

En diskret model

Formål:

- At opnå forståelse af systemet
- Forudsigelse af fremtidigt system output
- Design og test af kontrolsystem
- Optimering af konstruktion
- Træning af operatører på real-tids simulatorer
- Model parameter estimation fra eksperimenter

En computer simulation forudsætter:

- En diskret model
- Mulighed for at udføre eksperimenter på modellen, fx. specificere input signal og parametre

Formål:

- At opnå forståelse af systemet
- Forudsigelse af fremtidigt system output
- Design og test af kontrolsystem
- Optimering af konstruktion
- Træning af operatører på real-tids simulatorer
- Model parameter estimation fra eksperimenter

En computer simulation forudsætter:

- En diskret model
- Mulighed for at udføre eksperimenter på modellen, fx. specificere input signal og parametre
- Grafiske værktøjer til at præsentere resultatet

Matematiske Modeller

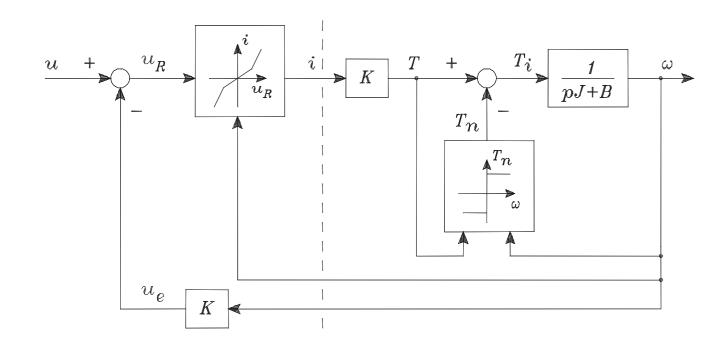
Model beskrivelser:

- Overføringsfunktion
- Tilstandsbeskrivelse
- Blok-diagram

Matematiske Modeller

Model beskrivelser:

- Overføringsfunktion
- Tilstandsbeskrivelse
- Blok-diagram



DC-motor:

Matematiske Modeller

Model beskrivelser:

- Overføringsfunktion
- Tilstandsbeskrivelse
- Blok-diagram



Kompleks Laplace variabel s

Differential operator *p*:

$$x(t) = \frac{\partial x(t)}{\partial t} = px(t)$$

Kompleks Z-transform variabel z

$$x(k+1) = qx(t)$$



Diskritiserings metoder

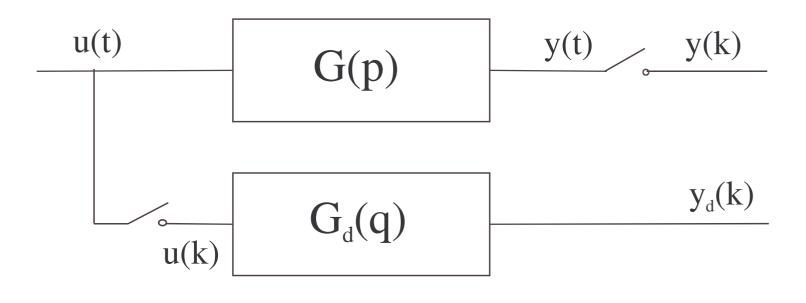
Navn	Algoritme	Karakteristik
Forward Euler	$s \to \frac{z-1}{T}$	x'(t) konstant over perioden
Tustin (Bilineær transformation)	$s \to \frac{2}{T} \frac{z-1}{z+1}$	x'(t) variere lin. over perioden
Step invariant (ZOH ækvivalent)	$G_d(z) = (1 - z^{-1})Z\{\frac{1}{s}G(s)\}$	u(t) konstant over perioden
Ramp invariant (Tr H ækvivalent)	$G_d(z) = \frac{(1-z^{-1})^2}{z^{-1}T} Z\{\frac{1}{s^2}G(s)\}$	u(t) variere lin. over perioden
Pole-Zero mapping	$z_0 = e^{s_0 T}$	

Invarians transformationer

Givet et analogt system G(p).

Bestem overføringsfunktionen $G_d(q)$ for et diskret system (modellen), så outputtene er ens til samplingstidspunkterne:

$$t = kT \quad \Rightarrow \quad y_d(k) = y(kT)$$





Senstools behøver en Matlab funktion: y = simprocess(u,t,par)

Eksempel: Lineært system

$$\frac{Y(s)}{U(s)} = \frac{K}{1 + s\tau}$$

a) Tistandsmodel og for-løkke

Kontinuert tilstandsmodel:

$$\dot{x}(t) = -\frac{1}{\tau}x(t) + \frac{K}{\tau}u(t)$$
$$y(t) = x(t)$$

```
function y=simktauloop(u,t,par)
h=t(2)-t(1);
nn=length(u);
x=0;
K=par(1); tau=par(2);
sysc=ss(-1/tau,K/tau,1,0);
sysd=c2d(sysc,h);
[ad,bd,cd,dd] = ssdata(sysd);
for jj=1:nn
x1=ad*x + bd*u(jj);
y(jj)=cd*x1;
x=x1;
end
```

Senstools behøver en Matlab funktion: y = simprocess(u,t,par)

Eksempel: Lineært system

$$\frac{Y(s)}{U(s)} = \frac{K}{1 + s\tau}$$

- a) Tistandsmodel og for-løkke
- b) 'filter' funktion

Kont. overføringsfunktion:

$$\frac{Y(s)}{U(s)} = \frac{K}{s\tau + 1}$$

y = filter(nz,dz,u)

beregner output baseret på diskret overføringsfkt.

```
function y=simktaufilt(u,t,par)
:
sysctf=tf(par(1),[par(2) 1]);
sysdtf=c2d(sysctf,h);
[nz,dz]=tfdata(sysdtf,'v');
    % NB: 'v' for vector format
    % - not cell
y=filter(nz,dz,u);
end
```

Senstools behøver en Matlab funktion: y = simprocess(u,t,par)

Eksempel: Lineært system

$$\frac{Y(s)}{U(s)} = \frac{K}{1 + s\tau}$$

- a) Tistandsmodel og for-løkke
- b) 'filter' funktion
- c) 'Isim' fkt.

```
y = lsim(sysc, u, t)
```

beregner output baseret på kontinuert systembeskrivelse.

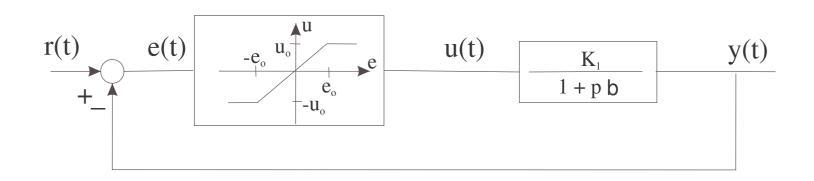
Senstools behøver en Matlab funktion: y = simprocess(u,t,par)

Eksempel: Lineært system $\frac{Y(s)}{U(s)} = \frac{K}{1 + s\tau}$

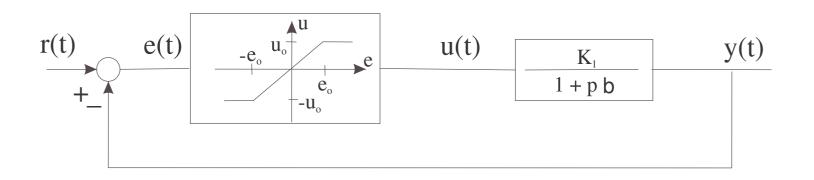
- a) Tistandsmodel og for-løkke
- b) 'filter' funktion
- c) 'Isim' fkt.

Evaluering af de tre metoder:

- a) er langsom, **undgå** løkker i Matlab, hvor det er muligt. Ofte nødvendige ved ulineære systemer.
- b) og c) er sammenlignelige i hastighed.



Mætning:
$$e < -e_0$$
: $u = -u$
 $e_0 \le e \le e_0$: $u = ke$
 $e_0 < e$: $u = u_0$

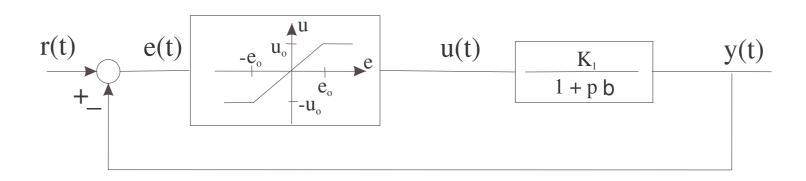


Mætning:
$$e < -e_0$$
: $u = -u_0$
 $e_0 \le e \le e_0$: $u = ke$
 $e_0 < e$: $u = u_0$

Implementation i Matlab: u = ke

if e>e0, u=u0; end

if e<-e0, u=-u0; end



Mætning:
$$e < -e_0$$
: $u = -u_0$
 $-e_0 \le e \le e_0$: $u = ke$
 $e_0 < e$: $u = u_0$

Implementation i Matlab: u = ke

if e>e0, u=u0; end

if e<-e0, u=-u0; end

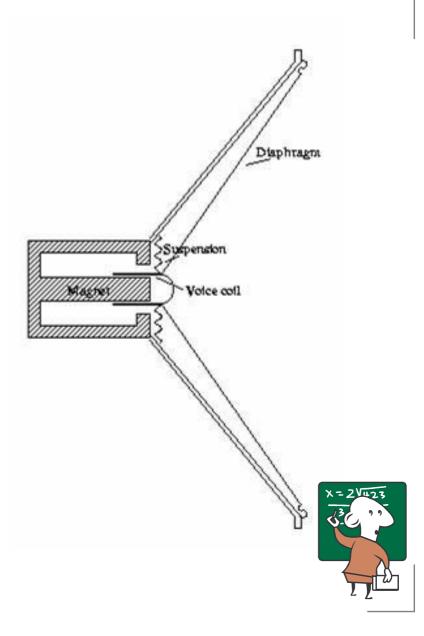
Brug af logiske operatorer (falsk udtryk har værdi 0) er mere effektivt: u = k*e-(abs(e)>e0)*k*(e-sign(e)*e0);

idet $u_0 = ke_0$ kan skrives som $u_0 = ke - k(e - e_0)$ og $-u_0 = ke - k(e + e_0)$.

Modellering og simulering af højtaler

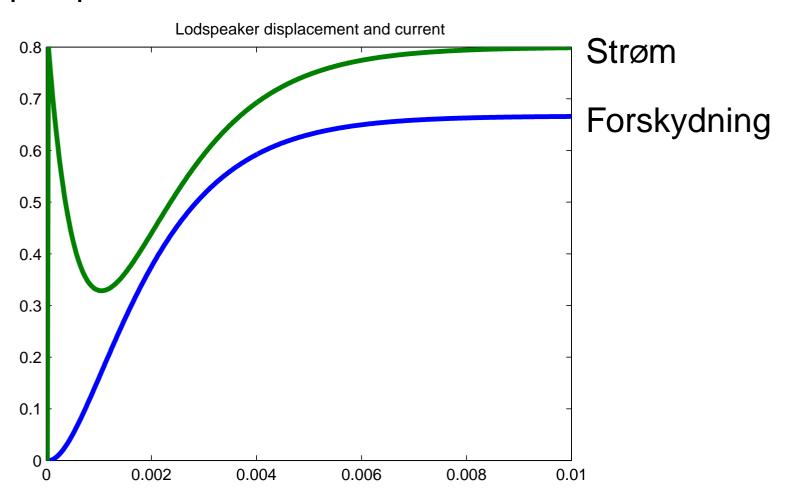
Betydning af symboler:

- u påtrykt spænding [V]
- i strøm i spolen [A]
- x forskydning af spole [m]
- R modstand i spole [Ω]
- Bl kraft faktor [N/A]
- m bevægelige sys. masse [kg]
- r friktions koefficient [Ns/m]
- k ophængets stivhed [N/m]



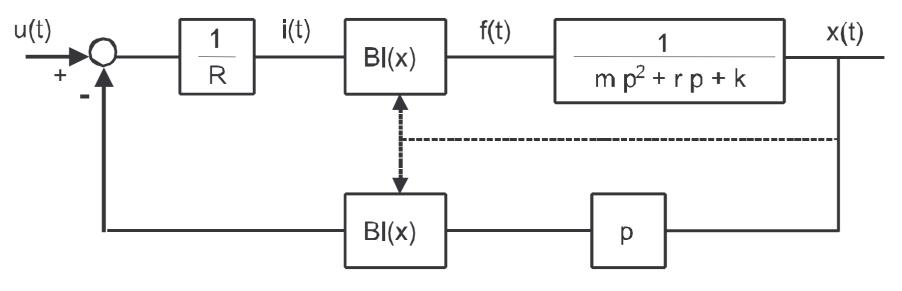
Modellering og simulering af højtaler

Steprespons:

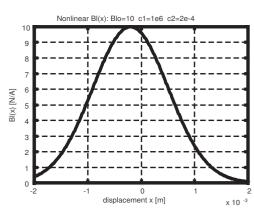


Ulineær højtalermodel

Positionsafhængig kraft faktor:

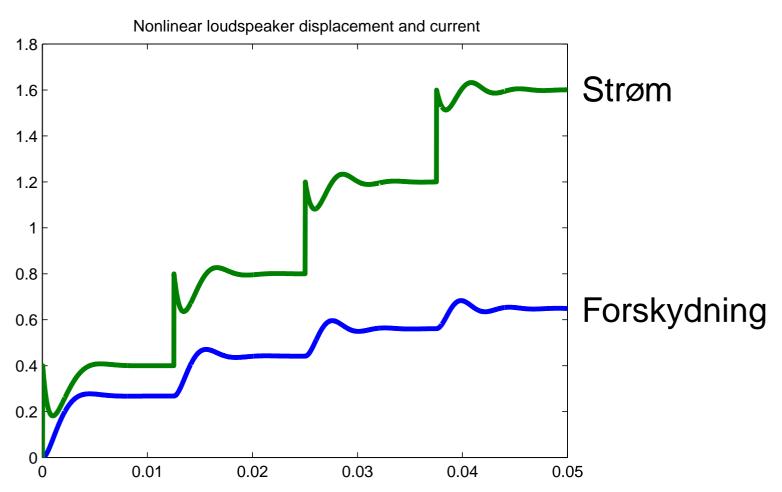


$$Bl(x) = Bl e^{-c_1(x+c_2)^2}$$



Ulineær højtalermodel

Steprespons:



Næste Forelæsning

Næste gang ser vi på:

- Senstools
- Parameter estimation med Senstools