

Minsta-kvadratmetoden

1 Inledning

Ett ofta förekommande problem inom teknik och vetenskap är att koppla samman mätdata med en formel eller kurva som man vill verifiera eller bygga upp.

2 Minsta-kvadratmetoden

Ett klassiskt problem är att anpassa en rät linje $y = a + b \cdot t$ till givna mätdata (t_i, y_i) , $i = 1, \dots, n$. Hur skall vi välja a och b ? Vi kan ju inte få den rätta linjen att gå igenom mer än högst två punkter. Problemet vi skall lösa är följande överbestämde ekvationssystem

$$\begin{cases} a + b \cdot t_1 = y_1 \\ a + b \cdot t_2 = y_2 \\ \vdots \\ a + b \cdot t_n = y_n \end{cases}$$

(det är a och b som är de obekanta!) På matrisform,

$$\underbrace{\begin{bmatrix} 1 & t_1 \\ 1 & t_2 \\ \vdots & \vdots \\ 1 & t_n \end{bmatrix}}_{\mathbf{A}} \begin{bmatrix} a \\ b \end{bmatrix} = \underbrace{\begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}}_{\mathbf{y}}$$

Grundidén i minsta-kvadratmetoden är att projicera vektorn \mathbf{y} ortogonalt på kolonnrummet för matrisen \mathbf{A} ($Col(\mathbf{A})$) och sedan lösa ekvationen $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{p}$ där \mathbf{p} är projektionen. På så vis får vi en lösning $\hat{\mathbf{x}}$ där avståndet $\|\mathbf{A}\hat{\mathbf{x}} - \mathbf{y}\|$ är det minsta möjliga och väljer vi nu $a = \hat{x}_1$, $b = \hat{x}_2$ så har vi minimerat summan av kvadraterna på avvikelserna:

$$\sum_{i=1}^n (a + b \cdot t_i - y_i)^2$$

Lösningen $\hat{\mathbf{x}}$ till problemet $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{p}$ ovan säges vara *minsta-kvadratlösningen* till det ursprungliga ekvationssystemet $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{y}$. Vi finner den genom att lösa den så kallade *normalekvationen*, (se Lay kap. 6.5, sats 13 och 14),

$$\mathbf{A}^T \mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{A}^T \mathbf{y} \tag{1}$$

(Notera att vi inte behöver bestämma projektionen \mathbf{p} för att bestämma $\hat{\mathbf{x}}$.)

Det *kvadratiska medelfelet*, den genomsnittliga avvikelserna, ges av

$$\varepsilon = \|\mathbf{A}\hat{\mathbf{x}} - \mathbf{y}\| / \sqrt{n}$$

där n är antalet mätdata.

Låt oss nu bestämma den räta linje som i minsta-kvadratmening är bäst anpassad till följande data:

t	-1	0	1	2	3	4	6	7
y	-0.75	0.3	3	4	5.6	7	6.4	8.4

Då är

$$\mathbf{A}^T = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ -1 & 0 & 1 & 2 & 3 & 4 & 6 & 7 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{A}^T \mathbf{A} = \begin{bmatrix} 8 & 22 \\ 22 & 116 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{A}^T \mathbf{y} = \begin{bmatrix} 33.95 \\ 153.75 \end{bmatrix}$$

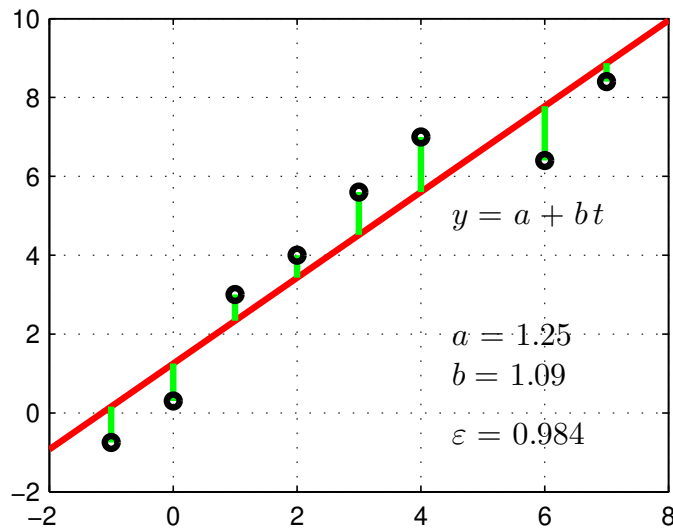
och normalekvationen är

$$\begin{bmatrix} 8 & 22 \\ 22 & 116 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a \\ b \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 33.95 \\ 153.75 \end{bmatrix}$$

I MATLAB löser vi (??) med kommandot `\` enligt

```
>> td=[-1 0 1 2 3 4 6 7]';           % t-data
>> yd=[-0.75 0.3 3 4 5.6 7 6.4 8.4]'; % y-data
>> A=[ones(size(td)) td];           % Designmatrisen
>> x=A\yd; a=x(1); b=x(2);         % Minsta-kvadratlösningen
>> n=length(td);                   % Antalet mätdata
>> e=norm(A*x-yd)/sqrt(n);         % Kvadratiska medelfelet
```

Vi kan nu rita upp följande figur



Vi minimerar summan av kvadraterna på de lodräta sträckorna.

Uppgift 1. Antag att variablerna t och y uppfyller sambandet $y = a + b \cdot t$. För att bestämma koefficienterna a och b utför vi mätningar av t och y :

t	5	6	7	8	9	10
y	19.5888	23.4043	25.5754	29.1231	31.9575	35.8116

Tabell 1: Mätvärden av y för vissa t .

- Lös normalekvationen (??) med minsta kvadratmetoden i MATLAB. Bestäm också kvadratiska medelfelet.
- Rita upp datapunkterna (t_i, y_i) och den anpassade funktionen $y = a + b \cdot t$ i samma figur.

3 Tillämpning, Arrhenius ekvation

Uppgift 2. Arrhenius ekvation lyder $k = k_0 e^{-E/(RT)}$.

- (a). Logaritmera för hand på papper båda sidorna av Arrhenius ekvation.
- (b). Bestäm konstanten k_0 och kvoten E/R från informationen i Tabell ???. Detta gör vi genom att den logaritmerade ekvationen ger en linjär relation mellan $y = \ln(k)$ och $t = 1/T$ på formen $y = a + b \cdot t$. Använd Tabell ??? till att generera datapunkter (t_i, y_i) , där $t_i = 1/T_i$ och $y_i = \ln(k_i)$. Bilda ett linjärt ekvationssystem och lös det med minsta kvadratmetoden. Bestäm också kvadratiske medelfelet. I MATLAB ges $\ln(k)$ av $\log(k)$.
- (c). Rita ut datapunkterna (t_i, y_i) och den anpassade funktionen $y = a + b \cdot t$ i samma figur.

T[K]	343	353	363	373	383	393	403
k[s ⁻¹]	2.8 10 ⁻⁵	5.6 10 ⁻⁵	11.2 10 ⁻⁵	22.4 10 ⁻⁵	44.8 10 ⁻⁵	89.6 10 ⁻⁵	179.2 10 ⁻⁵

Tabell 2: Data till Arrhenius ekvation.

4 Allmän formulering

Härnäst skall vi bestämma den kurva

$$y = c_1 \cdot f_1(t) + c_2 \cdot f_2(t) + \dots + c_k \cdot f_k(t)$$

där f_1, f_2, \dots, f_k är kända funktioner, som i minsta kvadratmening är bäst anpassad till givna mätdata

$$\begin{array}{c|cccc} \mathbf{t} & t_1 & t_2 & \dots & t_n \\ \mathbf{y} & y_1 & y_2 & \dots & y_n \end{array}$$

Matrisformuleringen av det överbestämde ekvationssystem vi intresserar oss för ges av

$$\underbrace{\left[\begin{array}{c} f_1\left(\begin{bmatrix} t_1 \\ t_2 \\ \vdots \\ t_n \end{bmatrix}\right) \quad f_2\left(\begin{bmatrix} t_1 \\ t_2 \\ \vdots \\ t_n \end{bmatrix}\right) \quad \dots \quad f_k\left(\begin{bmatrix} t_1 \\ t_2 \\ \vdots \\ t_n \end{bmatrix}\right) \end{array} \right]}_{\mathbf{A} \text{ (designmatrisen)}} \begin{bmatrix} c_1 \\ c_2 \\ \vdots \\ c_k \end{bmatrix} = \underbrace{\begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}}_{\mathbf{y}}$$

Precis som tidigare finner vi minsta-kvadratlösningen genom att lösa normalekvationen (??). Låt oss återgå till vårt första exempel ovan och istället anpassa ett andragradspolynom, $y = c_1 + c_2 \cdot t + c_3 \cdot t^2$, till givna mätpunkter. Här är $f_1(t) = 1$, $f_2(t) = t$, $f_3(t) = t^2$ och designmatrisen \mathbf{A} och minsta-kvadratlösningen skapas i MATLAB på liknande sätt som tidigare

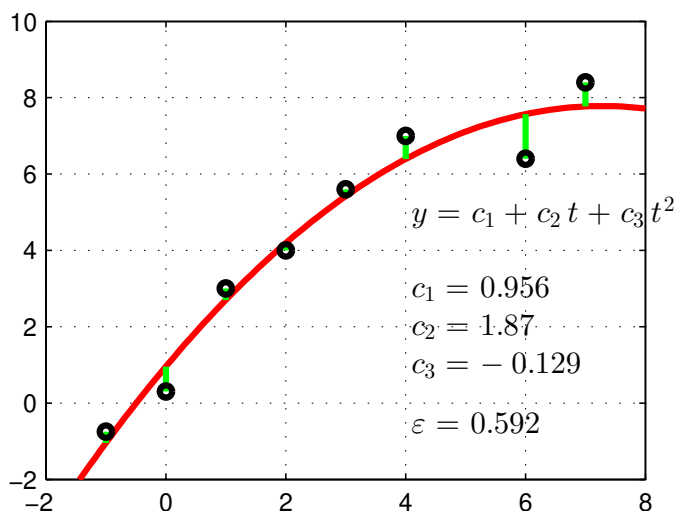
```
>> td=[-1 0 1 2 3 4 6 7]'; % t-data
>> yd=[-0.75 0.3 3 4 5.6 7 6.4 8.4]'; % y-data
>> A=[ones(size(td)) td td.^2]; % Designmatrisen
>> c=A\yd; % Minsta-kvadratlösningen
```

```

>> n=length(td); % Antalet mätdata
>> e=norm(A*c-yd)/sqrt(n); % Kvadratiske medelfelet
>> y=@(t)c(1)+c(2)*t+c(3)*t.^2;
>> t=linspace(-2,8);
>> plot(td,yd,'ko',t,y(t),'r','linewidth',2)

```

Vi kan nu rita figuren



Vi minimerar summan av kvadraterna på de lodräta sträckorna.

Uppgift 3. Anpassa ett tredjegrads polynom till mätdata i uppgift 1. Rita ut datapunkter och den anpassade kurvan i samma figur och ange kvadratiske medelfelet.

Uppgift 4. Lös uppgift 6.6.10 i Lay. Rita figur i MATLAB!

Uppgift 5. Tabellen nedan visar (en del av) utfallet y av ett försök då man varierar två faktorer s och t .

s	41.9	43.4	43.9	44.5	47.3	47.5	47.9	50.2	...
t	29.1	29.3	29.5	29.7	29.9	30.3	30.5	30.7	...
y	251.3	251.3	248.3	267.5	273.0	276.5	270.3	274.9	...

(a). Datafilen `labdata.mat` på studiohemsidan innehåller hela uppsättningen data lagrad i tre variabler `sd`, `td` och `yd`. Hämta filen och ladda in i MATLAB med `load` och rita upp data med `plot3` enligt

```

>> load('labdata')
>> smin=min(sd); smax=max(sd); tmin=min(td); tmax=max(td);
>> plot3(sd,td,yd,'ro','linewidth',2), hold on
>> axis([smin smax tmin tmax]), axis vis3d, box on

```

Vänd och vrid för att se om data ligger nära ett plan.

(b). Anpassa en linjär modell

$$y = a + b \cdot s + c \cdot t$$

till data med minsta-kvadratmetoden. Rita ut, tillsammans med mätdata, det plan som beskriver modellen.

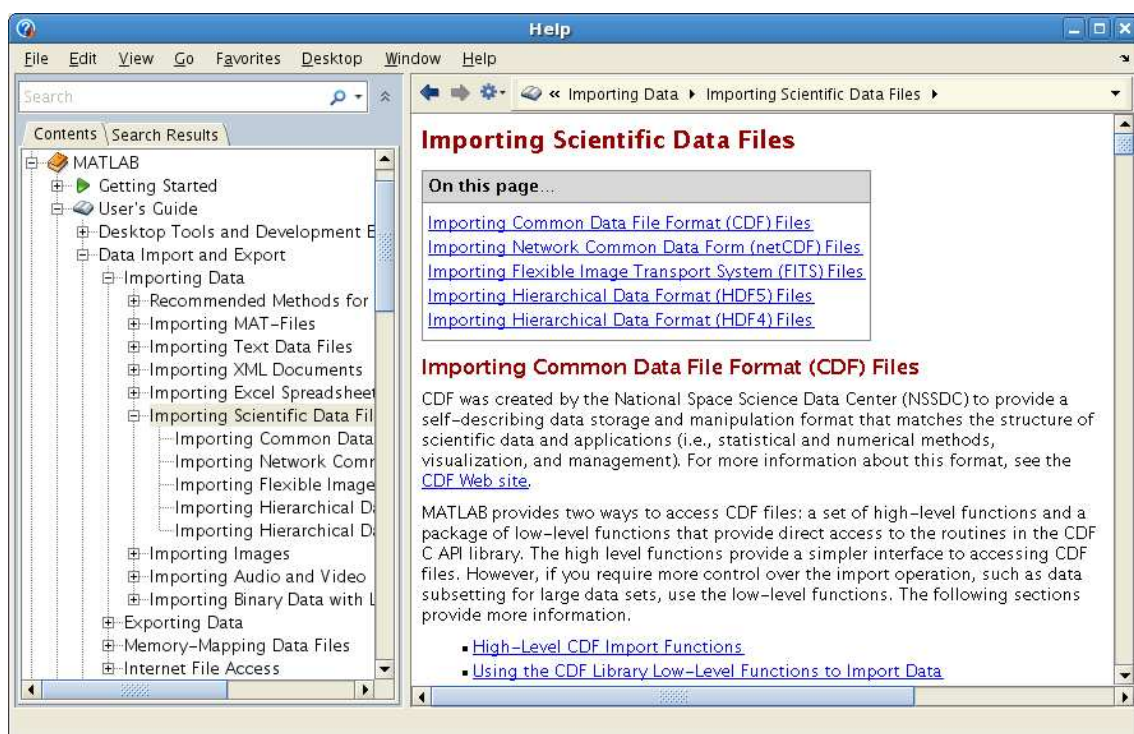
Om koefficienterna ligger samlade i en vektor c så ritar du upp modellen med

```
>> y=@(s,t)c(1)+c(2)*s+c(3)*t;  
>> S=[smin smax smax smin]; T=[tmin tmin tmax tmax];  
>> fill3(S,T,y(S,T),'b','facealpha',0.2)  
>> xlabel('s'), ylabel('t'), zlabel('y(s,t)'), grid on
```

Vänd och vrid för att se om ert plan ligger nära data.

5 Import av data

För att hantera mätdata behöver man bl.a. kunna hantera olika fil-format. För import av data har MATLAB en Import Wizard som man kan läsa om i Helpdesk.



Vid behov läser man mer på detta i Helpdesk.