

# SF1624 Algebra och geometri

Elfte föreläsningen

Mats Boij

Institutionen för matematik  
KTH

16 november, 2009

# Inkonsistent eller överbestämt?

- ▶ När det saknas lösning har vi tidigare kallat ekvationssystemet **inkonsistent**.
- ▶ I tillämpningar är det ofta naturligt att det saknas exakta lösningar och vi kallar detta för **överbestämda** ekvationssystem.

## Exempel

Om vi har mätt upp tre mätvärden för ström och spänning över en resistans kan vi ställa upp ekvationssystemet

$$\begin{cases} Ri_1 = u_1 \\ Ri_2 = u_2 \\ Ri_3 = u_3 \end{cases}$$

Det finns då troligen inget värde på  $R$  som uppfyller alla tre ekvationer.

# Minsta-kvadratmetoden

Vi kan försöka så gott vi kan och hitta värden på variablerna som är **så nära** att vara en lösning som möjligt.

*Vad menas med nära?*

Vi kan säga att  $\bar{x}$  är **nära** att vara en lösning till  $A\bar{x} = \bar{b}$  om avståndet mellan  $A\bar{x}$  och  $\bar{b}$  är litet.

## Exempel

Om vi har de tre ekvationssystemet

$$\begin{pmatrix} i_1 \\ i_2 \\ i_3 \end{pmatrix} R = \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \end{pmatrix}$$

vill vi minimera längden av  $(Ri_1 - u_1, Ri_2 - u_2, Ri_3 - u_3)$ . Vi kan se det som att hitta den punkt på linjen  $t(i_1, i_2, i_3)$  som ligger närmast punkten  $(u_1, u_2, u_3)$ .

## fortsatt exempel

Vi får kortast avstånd när

$(Ri_1 - u_1, Ri_2 - u_2, Ri_3 - u_3) \perp (i_1, i_2, i_3)$ , dvs när

$$(Ri_1 - u_1)i_1 + (Ri_2 - u_2)i_2 + (Ri_3 - u_3)i_3 = 0$$

vilket är ekvivalent med

$$R(i_1^2 + i_2^2 + i_3^2) = i_1 u_1 + i_2 u_2 + i_3 u_3$$

och

$$R = \frac{i_1 u_1 + i_2 u_2 + i_3 u_3}{i_1^2 + i_2^2 + i_3^2}$$

är det värde på  $R$  som ligger närmast en lösning i  
*minsta-kvadratmening*.

## Generaliserat exempel

När vi löste problemet i vårt exempel använde vi **tre mätvärden**, men de räkningar och resonemang vi gjorde fungerar för  **$n$  mätvärden**. Vi får att

$$R = \frac{i_1 u_1 + i_2 u_2 + \cdots + i_n u_n}{i_1^2 + i_2^2 + \cdots + i_n^2}$$

ligger närmast en lösning till

$$\begin{cases} Ri_1 & = & u_1 \\ Ri_2 & = & u_2 \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ Ri_n & = & u_n \end{cases}$$

**Obs!** Det är inte medelvärdet av  $u_1/i_1, u_2/i_2, \dots, u_n/i_n$ .

## Två variabler

Om vi har två variabler,  $x$  och  $y$ , kan vi uttrycka ekvationssystemet som

$$x \begin{pmatrix} a_{1,1} \\ a_{2,1} \\ a_{3,1} \end{pmatrix} + y \begin{pmatrix} a_{1,2} \\ a_{2,2} \\ a_{3,2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{pmatrix} \Leftrightarrow x\bar{u} + y\bar{v} = \bar{b}$$

Vi vill på samma sätt komma så nära högerledet som möjligt och då måste skillnaden

$$x\bar{u} + y\bar{v} - \bar{b}$$

vara **ortogonal** mot planet som spänns upp av  $\bar{u}$  och  $\bar{v}$ , dvs

$$\begin{cases} \bar{u} \cdot (x\bar{u} + y\bar{v} - \bar{b}) = 0 \\ \bar{v} \cdot (x\bar{u} + y\bar{v} - \bar{b}) = 0 \end{cases} \quad (1)$$

## Två variabler, fortsättning

Vi kan skriva om ekvationssystemet (1) som

$$\begin{pmatrix} \bar{u} \cdot \bar{u} & \bar{u} \cdot \bar{v} \\ \bar{v} \cdot \bar{u} & \bar{v} \cdot \bar{v} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \bar{u} \cdot \bar{b} \\ \bar{v} \cdot \bar{b} \end{pmatrix}$$

vilket är samma sak som

$$\begin{pmatrix} a_{1,1} & a_{2,1} & a_{3,1} \\ a_{1,2} & a_{2,2} & a_{3,2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} \\ a_{2,1} & a_{2,2} \\ a_{3,1} & a_{3,2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{1,1} & a_{2,1} & a_{3,1} \\ a_{1,2} & a_{2,2} & a_{3,2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{pmatrix} \quad (2)$$

# Normalekvationen

- ▶ Vi kan göra samma resonemang med  $m$  ekvationer och  $n$  variabler.
- ▶ Det ekvationssystem som motsvarar (2) kan alltid skrivas som

$$A^t A \bar{x} = A^t \bar{b}.$$

- ▶ Denna kallas *normalekvationen* för det överbestämda systemet  $A \bar{x} = \bar{b}$ .



## Anpassa linje till mätdata

Om vi mäter upp  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$  och  $(y_1, y_2, \dots, y_n)$  och förväntar oss att de ska ligga på en linje  $y = kx + \ell$  får vi

$$\begin{cases} kx_1 + \ell = y_1 \\ kx_2 + \ell = y_2 \\ \vdots \\ kx_n + \ell = y_n \end{cases} \Leftrightarrow \begin{pmatrix} x_1 & 1 \\ x_2 & 1 \\ \vdots & \vdots \\ x_n & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} k \\ \ell \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$$

och normalekvationen ges av

$$\begin{pmatrix} x_1 & x_2 & \cdots & x_n \\ 1 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 & 1 \\ x_2 & 1 \\ \vdots & \vdots \\ x_n & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} k \\ \ell \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_1 & x_2 & \cdots & x_n \\ 1 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$$

## Anpassa linje, fortsättning

Vi kan multiplicera ihop matriserna i normalekvationen och får

$$\begin{pmatrix} \sum_{i=1}^n x_i^2 & \sum_{i=1}^n x_i \\ \sum_{i=1}^n x_i & n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} k \\ \ell \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^n x_i y_i \\ \sum_{i=1}^n y_i \end{pmatrix}$$

och det går i allmänhet att lösa ut  $k$  och  $\ell$  explicit som

$$k = \frac{n \sum_{i=1}^n x_i y_i - (\sum_{i=1}^n x_i) (\sum_{i=1}^n y_i)}{n \sum_{i=1}^n x_i^2 - (\sum_{i=1}^n x_i)^2}$$

och

$$\ell = \frac{(\sum_{i=1}^n x_i^2) (\sum_{i=1}^n y_i) - (\sum_{i=1}^n x_i y_i) (\sum_{i=1}^n x_i)}{n \sum_{i=1}^n x_i^2 - (\sum_{i=1}^n x_i)^2}.$$