

# M0031M, Linjär algebra och differentialekvationer

## Föreläsning 24

Ove Edlund

LTU

2016-09-29

## Kvadratiska former

En **kvadratisk form** i  $\mathbb{R}^n$  är en funktion  $Q : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  som kan beräknas av ett uttryck på formen

$$Q(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x},$$

där  $\mathbf{A}$  är en symmetrisk  $n \times n$ -matrix. Exempel:

$$\begin{aligned} Q(\mathbf{x}) &= x_1^2 - 6x_1x_2 + 10x_2^2 \\ &= [x_1 \ x_2] \begin{bmatrix} 1 & -3 \\ -3 & 10 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

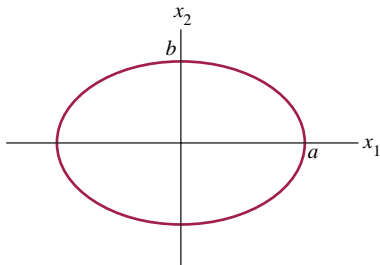
$$\begin{aligned} Q(\mathbf{x}) &= -3x_1^2 + 8x_2^2 + 3x_3^2 + x_1x_2 - x_1x_3 + x_2x_3 \\ &= [x_1 \ x_2 \ x_3] \begin{bmatrix} -3 & 1/2 & -1/2 \\ 1/2 & 8 & 1/2 \\ -1/2 & 1/2 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

Uppenbarligen hamnar koefficienter för kvadrater på diagonalen, medan koefficienter för blandade produkter halveras och placeras symmetriskt på båda sidor av diagonalen.

## Sats 4

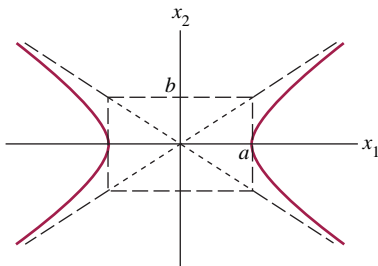
Låt  $\mathbf{A}$  vara en symmetrisk  $n \times n$ -matris. Då finns en ortogonal matris  $\mathbf{P}$  som genom variabelbytet  $\mathbf{x} = \mathbf{P}\mathbf{y}$  omvandlar den kvadratiska formen  $\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$  till en kvadratisk form  $\mathbf{y}^T \mathbf{D} \mathbf{y}$ , där  $\mathbf{D}$  är en diagonalmatris, dvs det finns inga blandade produkter.

## Ellips och hyperbel i "standardposition"



$$\frac{x_1^2}{a^2} + \frac{x_2^2}{b^2} = 1$$

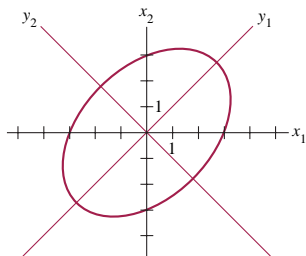
$$a > 0, b > 0$$



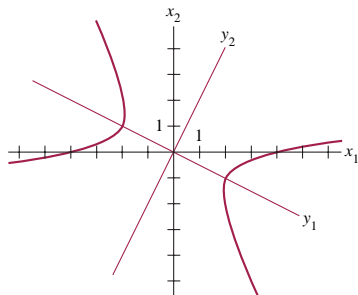
$$\frac{x_1^2}{a^2} - \frac{x_2^2}{b^2} = 1$$

$$a > 0, b > 0$$

## Ellips och hyperbel ej i "standardposition"

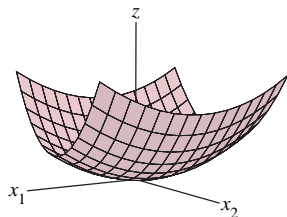


$$(a) 5x_1^2 - 4x_1x_2 + 5x_2^2 = 48$$

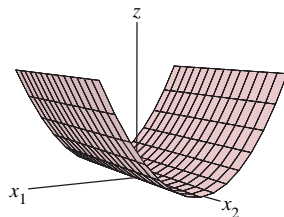


$$(b) x_1^2 - 8x_1x_2 - 5x_2^2 = 16$$

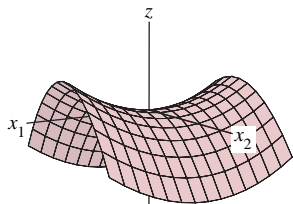
# Grafer av kvadratiska former



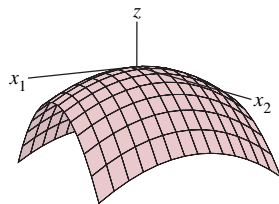
(a)  $z = 3x_1^2 + 7x_2^2$



(b)  $z = 3x_1^2$



(c)  $z = 3x_1^2 - 7x_2^2$



(d)  $z = -3x_1^2 - 7x_2^2$

# Definition

En kvadratisk form är

- a. **positivt definit** om  $Q(\mathbf{x}) > 0$  för alla  $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ .
- b. **negativt definit** om  $Q(\mathbf{x}) < 0$  för alla  $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ .
- c. **indefinit** om  $Q(\mathbf{x})$  antar både positiva och negativa värden.

Om  $Q(\mathbf{x}) \geq 0$  för alla  $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ , säger vi att  $Q$  är **positivt semidefinit**.

Om  $Q(\mathbf{x}) \leq 0$  för alla  $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ , säger vi att  $Q$  är **negativt semidefinit**.

## Sats 5

Låt  $\mathbf{A}$  vara en symmetrisk  $n \times n$ -matris. Då är den kvadratiska formen  $\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$ :

- positivt definit om och endast om alla egenvärden till  $\mathbf{A}$  är positiva.
- negativt definit om och endast om alla egenvärden till  $\mathbf{A}$  är negativa.
- indefinit om och endast om  $\mathbf{A}$  både har positiva och negativa egenvärden.



# Optimering med bivillkor

Låt  $m$  vara det minsta möjliga värdet för  $\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$  då  $\|\mathbf{x}\| = 1$ , dvs

$$m = \min\{\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} : \|\mathbf{x}\| = 1\}$$

och  $M$  vara det största möjliga värdet för  $\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$  då  $\|\mathbf{x}\| = 1$ , dvs

$$M = \max\{\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} : \|\mathbf{x}\| = 1\}$$

då gäller

## Sats 6

Låt  $\mathbf{A}$  vara en symmetrisk matris, och låt  $m$  och  $M$  vara definierade enligt ovan. Då är  $M$  det största egenvärdet, och  $m$  det minsta egenvärdet till  $\mathbf{A}$ .  
Värdet av  $\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$  är  $M$  då  $\mathbf{x}$  är en enhets-egenvektor till  $\lambda = M$ .  
Värdet av  $\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$  är  $m$  då  $\mathbf{x}$  är en enhets-egenvektor till  $\lambda = m$ .