



## Optimeringslära för T (SF1861)

1. Kursinformation
2. Exempel på optimeringsproblem
3. Introduktion till linjärprogrammering

# Kursinformation

- Kurs i grundläggande optimeringslära samt linjär algebra.
- Ämnet tillämpas inom till exempel
  - Telekommunikation, t.ex. basstationsplacering
  - Signalbehandling, t.ex. taligenkänning
  - Reglerteknik, t.ex. banplanering
  - Ekonomi, t.ex. portföljplanering
  - Logistik, t.ex. product chain management
  - Medicin, t.ex. strålningsterapiplanering

# Lärare

- Per Enqvist (Email: [penqvist@math.kth.se](mailto:penqvist@math.kth.se))
- Johan Markdahl (Email: [markdahl@math.kth.se](mailto:markdahl@math.kth.se))
- Johan Thunberg (Email: [jthu02@kth.se](mailto:jthu02@kth.se))

# Kursmaterial

Följande material säljs på Matematiks studentexpedition, Lindstedtsv 25.

- Optimization, av Amol Sasane och Krister Svanberg.
- Exempelsamling i Optimeringslära för T.

## Kommentar till OH bilderna

- Till de flesta föreläsningarna kommer det att finnas OH-bilder (tillgängliga efter föreläsningen på hemsidan).
- Dessa sammanfattar föreläsningen samt ger vissa komplement till kurslitteraturen.
- Det finns också läsanvisningar längst bak i OH-häftet.
- OH-bilderna är inte ekvivalenta med föreläsningarna.
- Jag passar på att tacka Ulf Jönsson för arbetet han lagt ner på OH-bilderna.

# Kursens hemsida

På kursens hemsida

<http://www.math.kth.se/optsys/grundutbildning/kurser/SF1861/>

finns

1. preliminärt schema
2. läsanvisningar
3. hemtalen och information om inlämningsdatum kommer att anslås på kursens hemsida.

# Hemuppgifter (HEM1 1.5 hp)

Tre frivilliga hemuppgifter i Matlab delas ut under kursens gång.

- Hemental 1: Linjär algebra.
- Hemental 2: Strukturoptimering.
- Hemental 3: Ljuddämparoptimering - i samarbete med Ljud och Vibrationer.

## Regler för hemtalspoäng

Belöning för  $0 \leq X \leq 12$  hemtalspoäng

- $X < 5$  ger ingen belöning.
- $5 \leq X \leq 8$  medför att deluppgift 1.(a) ej behöver lösas på tentamen. De 5 tentamenspoängen för 1.(a) erhålls ändå. Denna bonus gäller under ett år.
- $X \geq 9$  medför att uppgift 1 ej behöver lösas på tentamen. De  $5 + 4 = 9$  tentamenspoängen för uppgift 1 erhålls ändå. Denna bonus gäller för all framtid.

Den student som erhåller minst 9 hemtalspoäng blir inrapporterad godkänd på momentet HEM1.

Den student som INTE erhåller minst 9 hemtalspoäng blir ändå inrapporterad godkänd på momentet HEM1 den dag han/hon blir godkänd på tentamen och får momentet TEN1 inrapporterat.



# Tentamen

Maximalt resultat på tentamen är 50 poäng. Preliminära betygsgränser:

Betyg	A	B	C	D	E	FX
Poäng	43-50	38-42	33-37	28-32	25-27	23-24

- Vid tentamen delas en kortfattad formelsamling ut. Inga andra hjälpmedel är tillåtna. Ingen räknare på tentan!
- Ordinarie tentamen är Tisdagen den 24:e maj.
- Anmälan till tentamen är obligatorisk och kan göras via "Mina Sidor" mellan den 18:e april och 8:e maj.

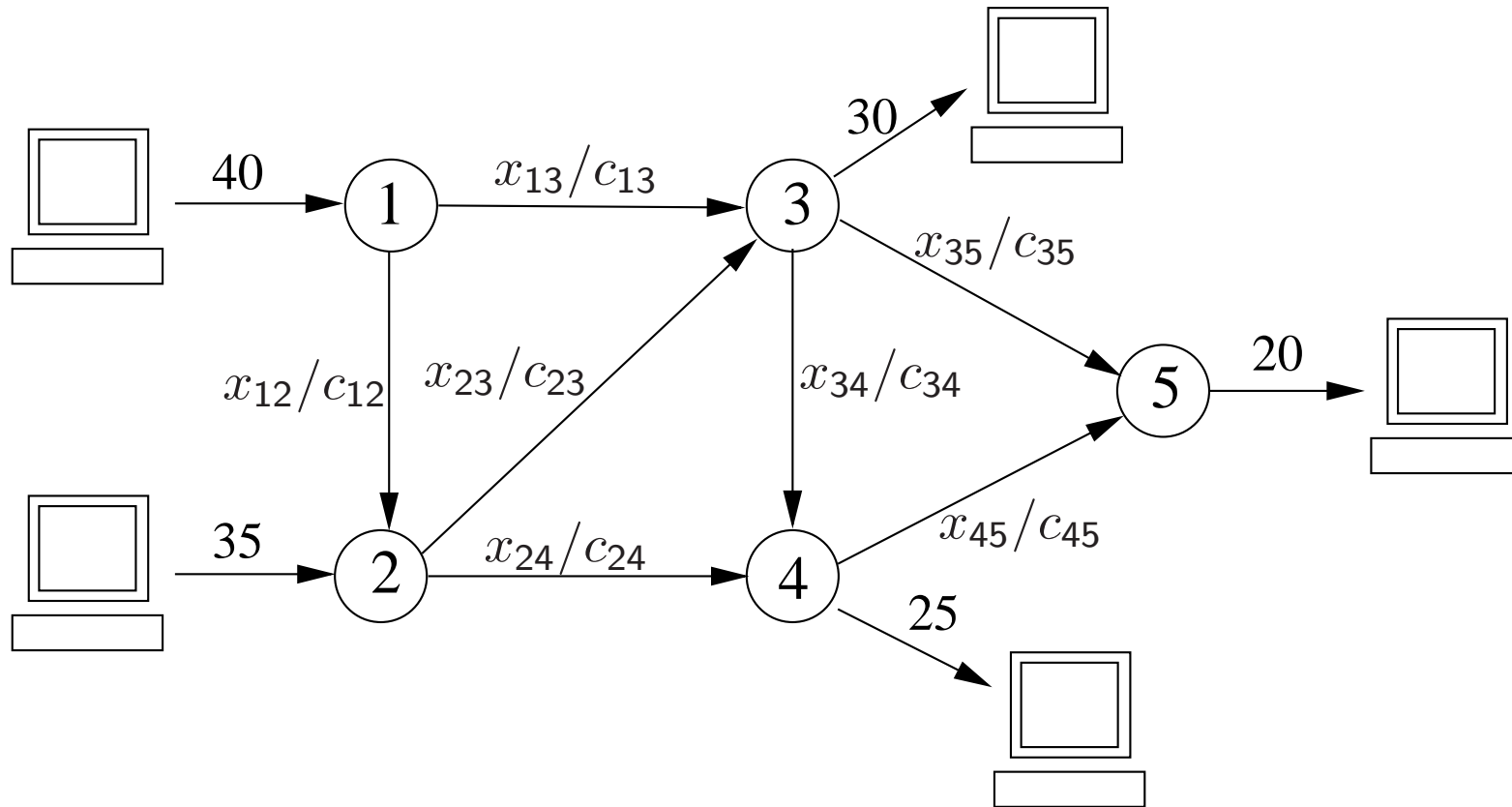
# Kursmoment

1. Linjär optimering
2. Linjär algebra
3. Kvadratisk optimering
4. Olinjär optimering utan bivillkor
5. Olinjär optimering med bivillkor

# Tre exempel på optimeringsproblem

1. Nätverksoptimering
  - Linjärprogrammeringsproblem
2. Linjär regression (modellanpassning)
  - Kvadratisk optimeringsproblem
3. Trafikreglering i kommunikationssystem
  - Olinjärt optimeringsproblem med bivillkor

# Nätverksoptimering



Data skall skickas från datorer i nod 1 och 2 till datorer i nod 3, 4, och 5.

Kostnaden för trafik i länken mellan nod  $i$  och  $j$  är  $c_{ij}$  Kr/Kbyte.

Datatrafiken från nod  $i$  till nod  $j$  betecknas  $x_{ij}$  och mäts i Kbyte.

Vi vill minimera kostnaden för datatrafiken.

# Nätverksoptimering

Resultterande optimeringsproblem

minimera  $\sum_{\text{alla bågar}} c_{ij}x_{ij}$

$$\text{då } x_{12} + x_{13} = 40$$

$$-x_{12} + x_{23} + x_{24} = 35$$

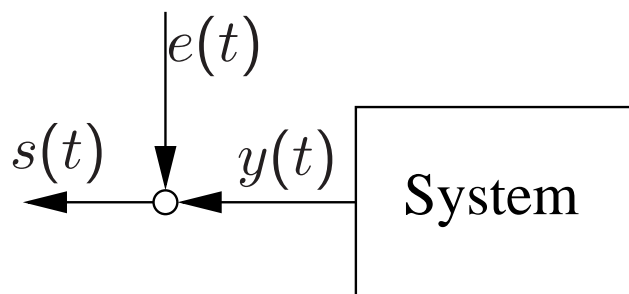
$$-x_{13} - x_{23} + x_{34} + x_{35} = -30$$

$$-x_{24} - x_{34} + x_{45} = -25$$

$$-x_{35} - x_{45} = -20$$

$$x_{ij} \geq 0, \text{ alla bågflöde}$$

# Linjär regression (modell Anpassing)



Problem: Anpassa en linjär regressionsmodell till mätdata.

$$\text{Regressionsmodellen : } y(t) = \sum_{j=1}^n \alpha_j \psi_j(t)$$

- $\psi_j(t)$ ,  $j = 1, \dots, n$  är regressorererna (kända funktioner)
- $\alpha_j$ ,  $j = 1, \dots, n$  är modellparametrarna (skall bestämmas)
- $e(t)$  mätbrus (ej känd)
- $s(t)$  observationer - uppmätta data.

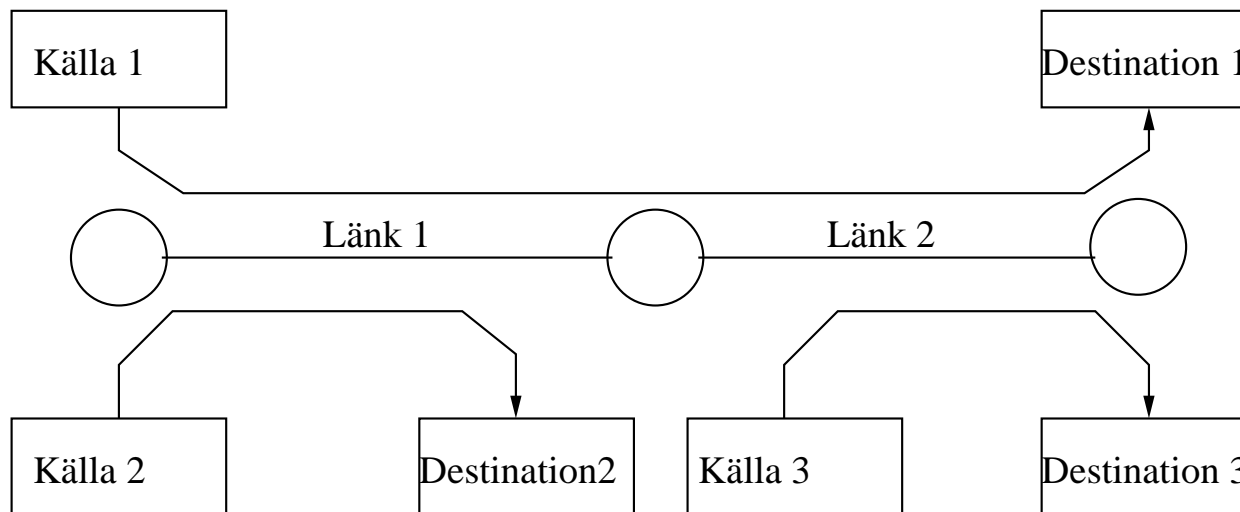
Idé för modellanpassning: Minimera kvadratsumman av prediktionsfelen

$$\text{minimera } \frac{1}{2} \sum_{i=1}^m \left( \sum_{j=1}^n \alpha_j \psi_j(t) - s(t_i) \right)^2$$

- Detta är ett minsta kvadratproblem.
- Speciell typ av kvadratisk optimeringsproblem.

# Trafikreglering i kommunikationssystem

Vi betraktar ett kommunikationsnätverk bestående av två länkar. Tre källor skickar data över nätverket till tre olika destinationer.



- Källa 1 använder båda länkarna.
- Källa 2 använder länk 1.
- Källa 3 använder länk 2.



- Länk 1 har kapaciteten 2 (normaliserad storhet [datamängd/sek])
- Länk 2 har kapaciteten 1
- De tre källorna sänder med datahastigheterna  $x_r$ ,  $r = 1, 2, 3$ .
- De tre källorna har varsin nyttofunktion  $U_r(x)$ ,  $r = 1, 2, 3$ . Ett vanligt val av nyttofunktion är  $U_r(x_r) = w_r \log(x_r)$ .

För effektivt och rättvist utnyttjande den tillgängliga kapaciteten väljer man datahastigheterna enligt följande optimeringskriterium

$$\text{maximera } U_1(x_1) + U_2(x_2) + U_3(x_3)$$

$$\text{då } x_1 + x_2 \leq 2$$

$$x_1 + x_3 \leq 1$$

$$x_1 \geq 0, x_2 \geq 0, x_3 \geq 0$$

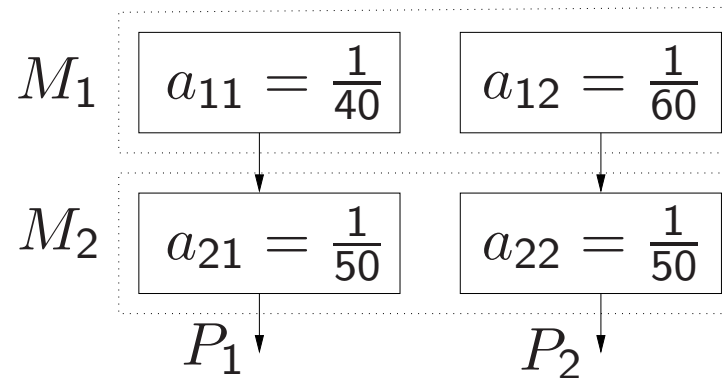


## Introduktion till linjärprogrammering (LP)

1. Formulering av exempelproblem
2. Tillåten lösning och optimalitet
3. Grafisk illustration av tillåtenhet och optimalitet
4. Introduktion av simplexmetoden
5. Några höjdpunkter inom LP teorin

## Formulering av exempelproblem

- Ett företag producerar två produkter  $P_1$  och  $P_2$
- Maskinerna  $M_1$  och  $M_2$  används vid produktion av såväl  $P_1$  som  $P_2$
- Produktionskapaciteten för maskinerna [dygn/enhet]:



- Priset för produkterna [KKr/enhet]:

produkt	pris
$P_1$	$c_1 = 200$
$P_2$	$c_2 = 400$

- Mål: Bestäm produktionsvolymen så att företagets profit maximeras.

Låt

- $x_k$  antal enheter av produkt  $P_k$  som produceras per dygn,  $k = 1, 2$ .

Den maximala profiten erhålls som lösningen till följande optimeringsproblem:

$$\text{maximera } 200x_1 + 400x_2$$

$$\text{då } \frac{1}{40}x_1 + \frac{1}{60}x_2 \leq 1$$

$$\frac{1}{50}x_1 + \frac{1}{50}x_2 \leq 1$$

$$x_k \geq 0, \quad k = 1, 2$$

Kompakt formulering:

$$\begin{aligned} \max \quad & c^T x \\ \text{då} \quad & Ax \leq b, \\ & x \geq 0 \end{aligned} \tag{1}$$

där

$$A = \begin{bmatrix} \frac{1}{40} & \frac{1}{60} \\ \frac{1}{50} & \frac{1}{50} \end{bmatrix}, \quad b = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad c = \begin{bmatrix} 200 \\ 400 \end{bmatrix}$$

Optimeringsproblemet (1) är ett linjärprogrammeringsproblem:

- Linjär kostnadsfunktion  $c^T x$
- Linjära bivillkor  $Ax \leq b$  och  $x \geq 0$  (komponentvisa olikheter)

# Tillåten lösning och optimalitet

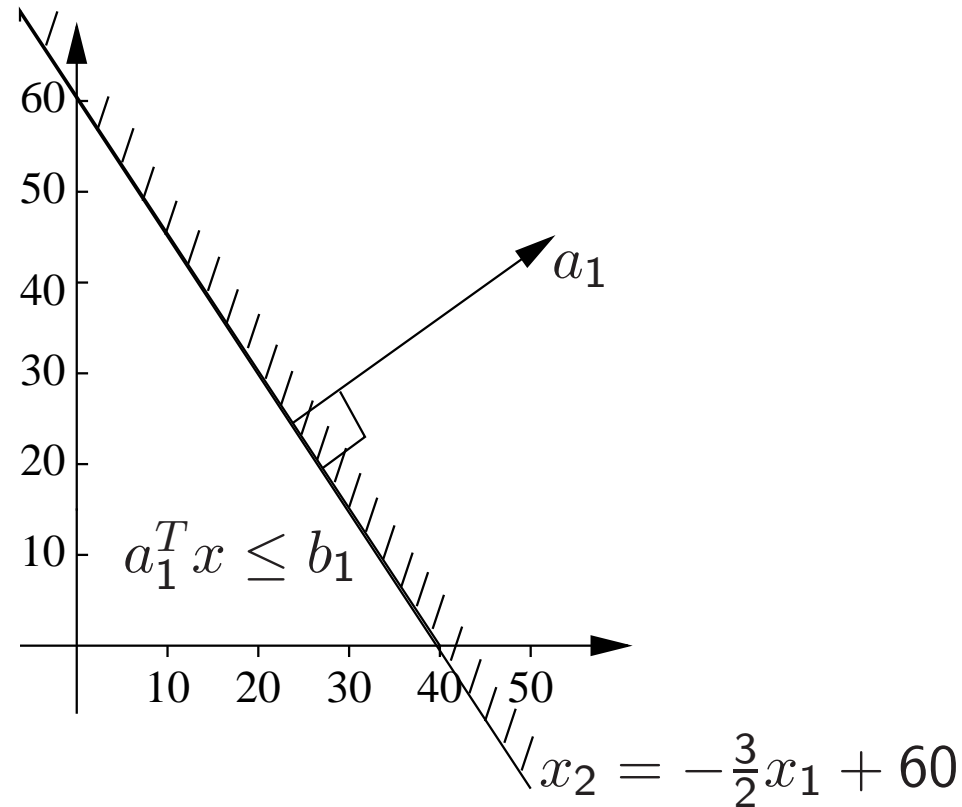
Det tillåtna området till (1) ges av

$$\mathcal{F} = \{x : Ax \leq b; x \geq 0\}$$

- Varje punkt  $x \in \mathcal{F}$  kallas tillåten
- Punkten  $\hat{x} \in \mathcal{F}$  kallas optimal om  $c^T \hat{x} \geq c^T x$ , för alla  $x \in \mathcal{F}$ .

## Grafisk illustration av tillåtenhet och optimalitet

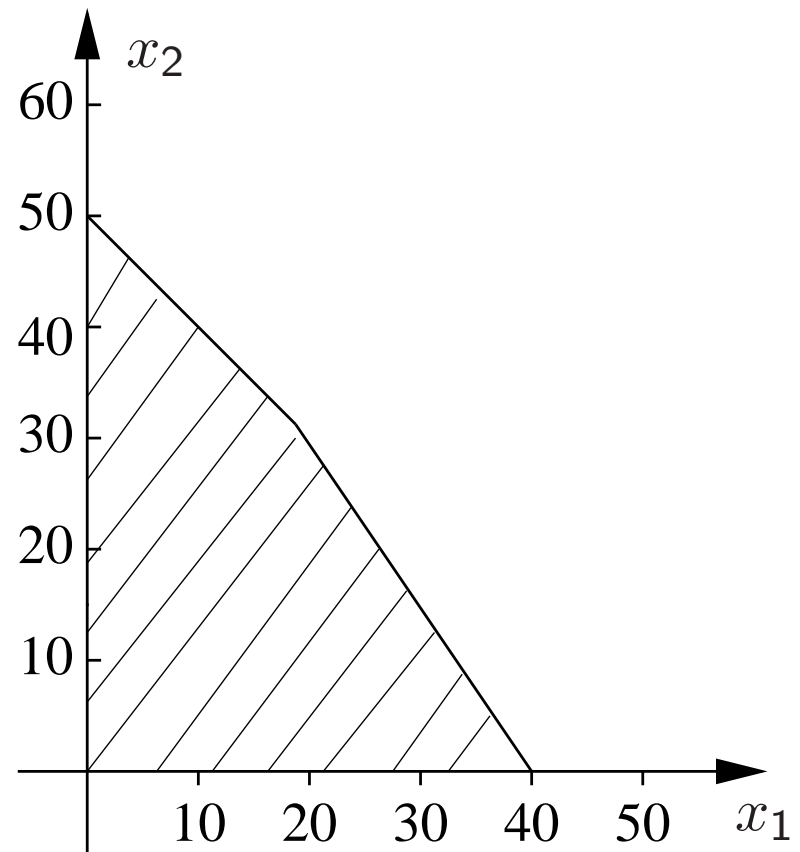
En olikhet av typen  $a_k^T x \leq b_k$ ,  $k = 1, 2$  svarar mot ett halvplan



Här är

$$a_1^T = \begin{bmatrix} \frac{1}{40} & \frac{1}{60} \end{bmatrix}, \quad b_1 = 1$$

Tillåtna området till vårt exempelproblem blir en polyheder med fyra hörn

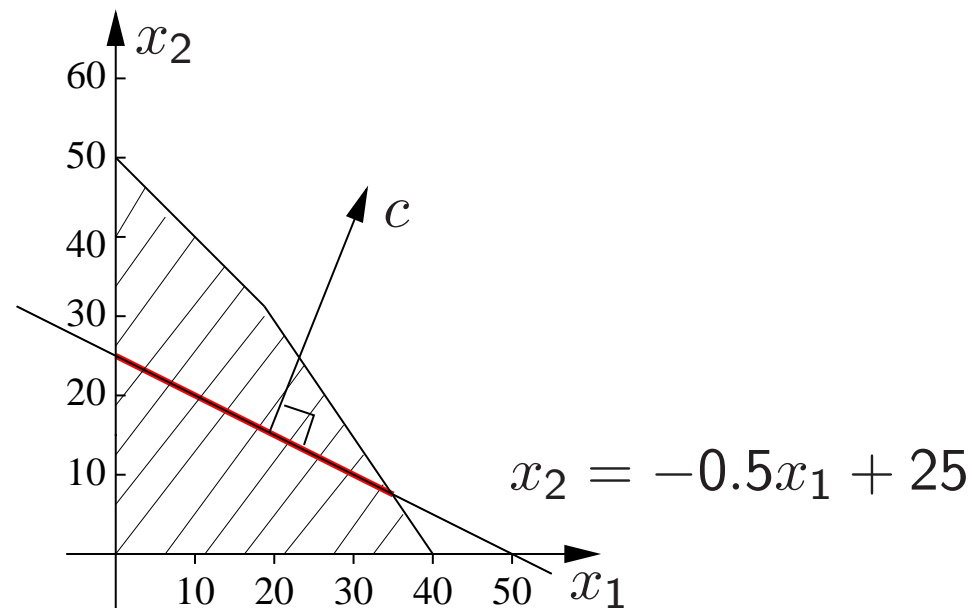


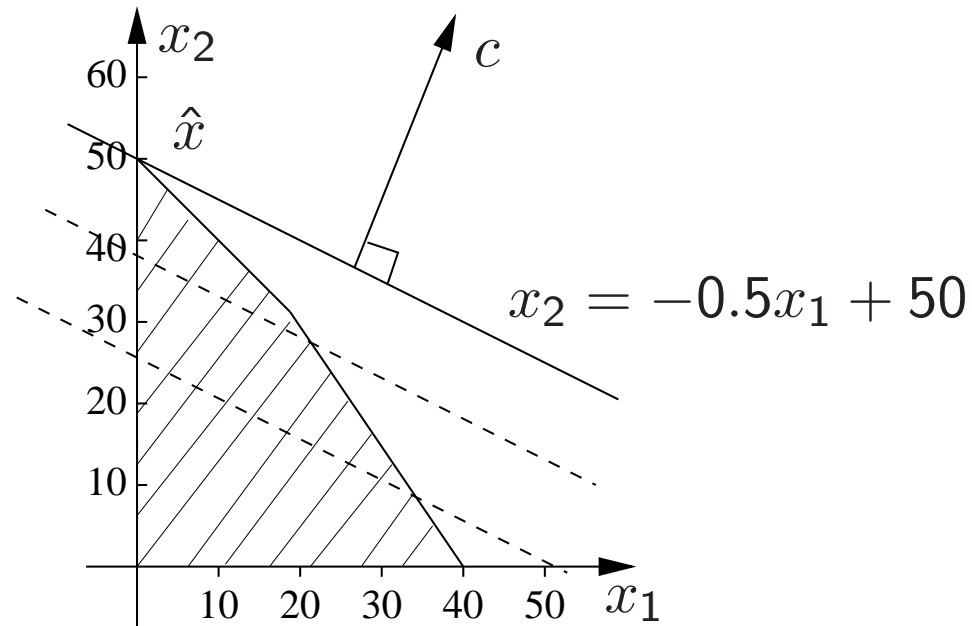


Målfunktionen illustreras bäst med isokostlinjer  $c^T x = z$ .

I vårt exempel svarar detta mot linjen

$$x_2 = -\frac{c_1}{c_2}x_1 + \frac{z}{c_2} = -0.5x_1 + \frac{z}{400}$$





- Vi ser att optimum antages i hörnet  $\hat{x} = (0, 50)$
- Optimalvärdet blir  $\hat{z} = c^T \hat{x} = 20\,000$ .

Man kan visa följande sats

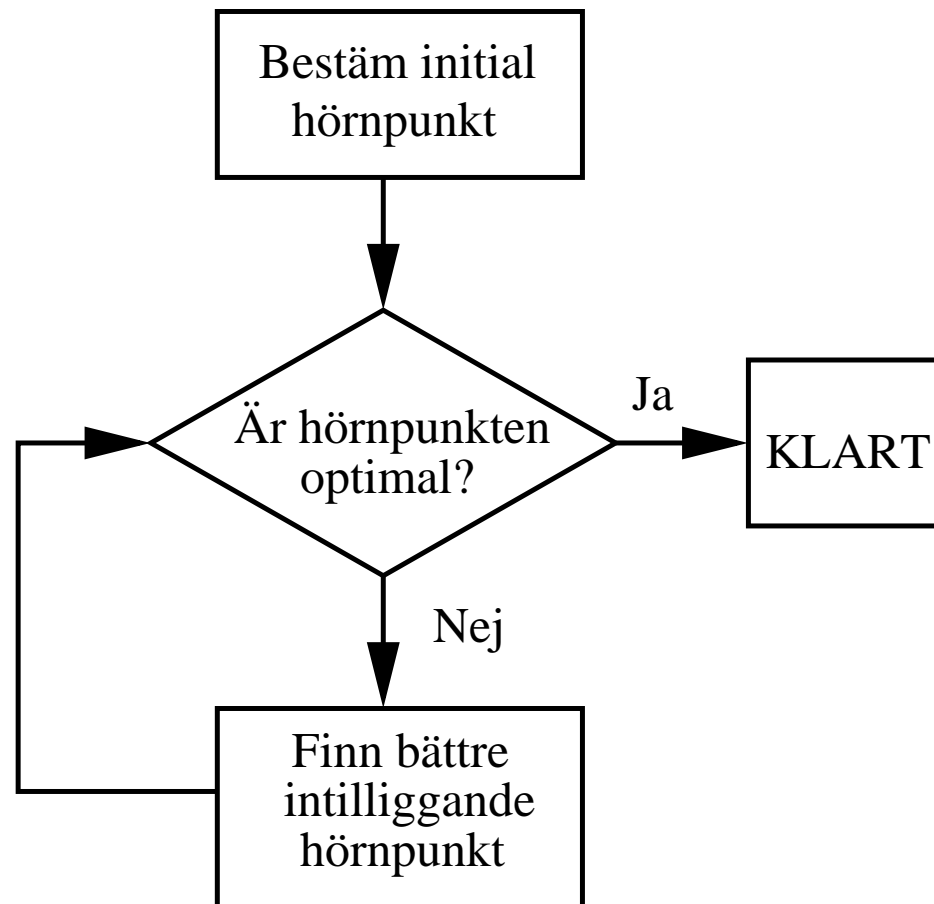
**Sats 1.** *Om det finns en optimal lösning till*

$$\begin{aligned} &\text{maximera } c^T x \\ &\text{då } Ax \leq b, \\ &\quad x \geq 0 \end{aligned}$$

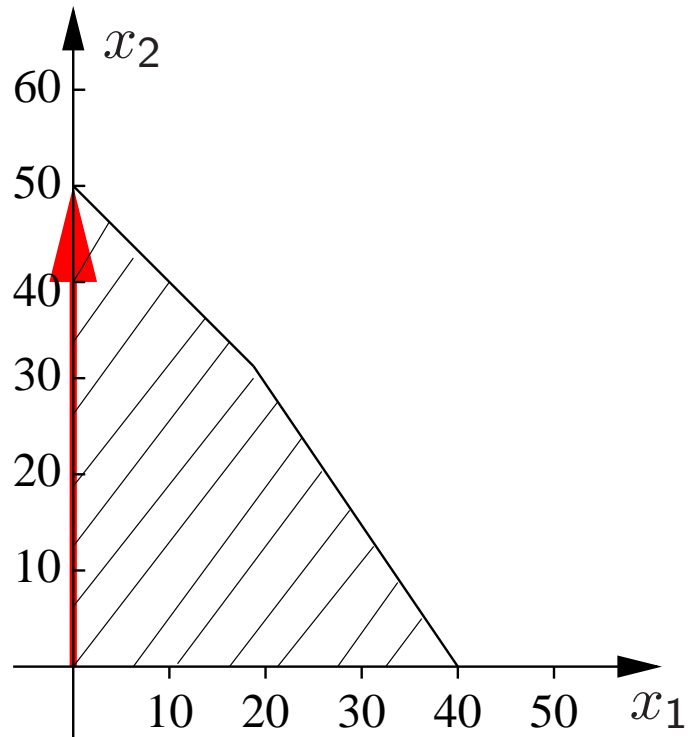
*så finns det en optimal hörnlösning.*

- Satsen visar att det räcker att leta bland hörnpunkterna när man löser optimeringsproblemet.
- Vi kommer senare att ge en precis algebraisk mening åt begreppet hörnpunkt.

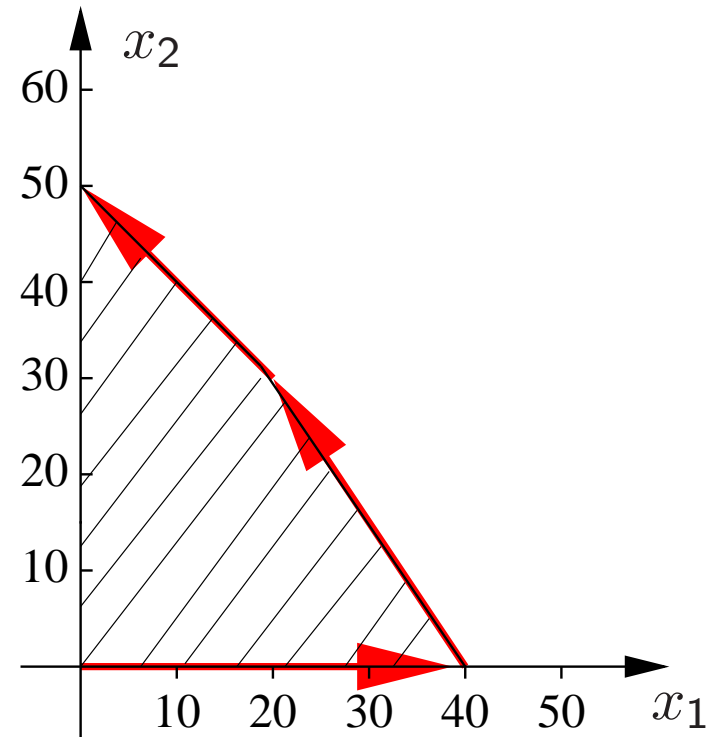
# Introduktion till simplexmetoden



I algoritmen söker man alltid utefter en kant som utgår från det hörn som man befinner sig i.



Alternativ 1

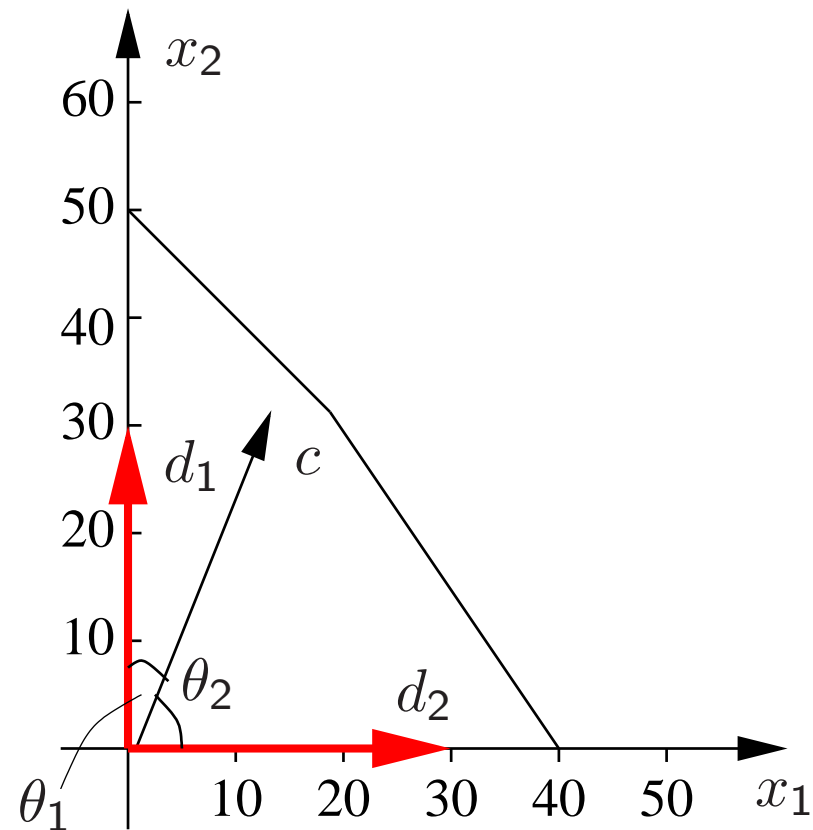


Alternativ 2

- Hur väljer man kortaste vägen?

- Det finns ingen effektiv algoritm som garanterat hittar kortaste vägen till optimum.
- Simplexalgoritmen finner i allmänhet en kort väg till optimum.
  - Väljer vad som (lokalt) verkar vara bästa vägen.
- Hur vet man att man hittat optimum?

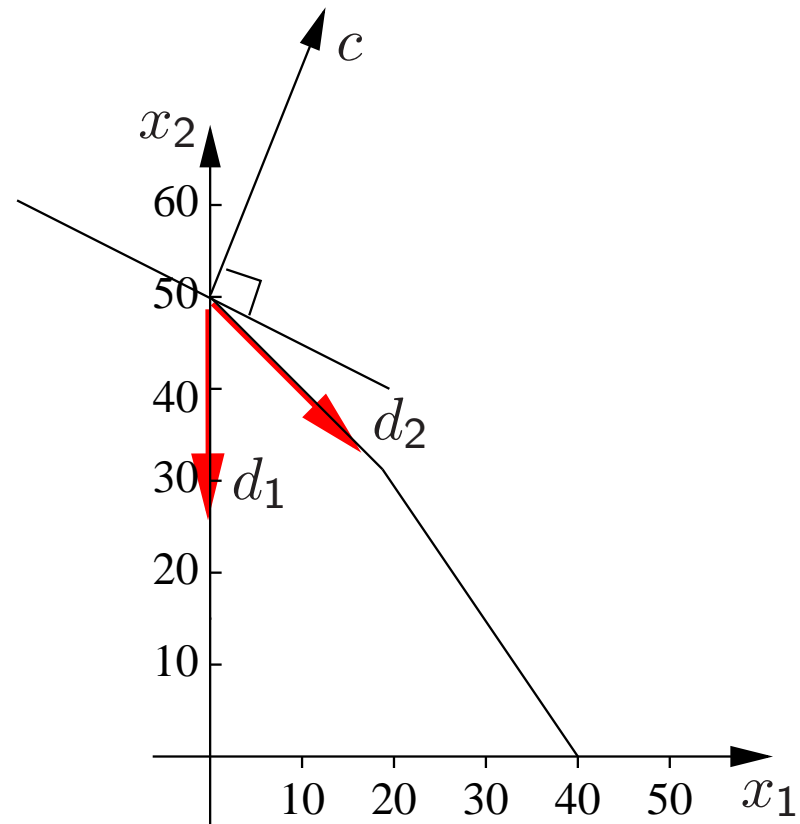
## Simplexalgoritmens val av riktning



Det är lokalt bättre att gå längs kanten med “enhetsriktning”  $d_1$  än att gå längs kanten med “enhetsriktning”  $d_2$ . Detta följer eftersom

$$c^T d_1 = \|c\| \cdot \underbrace{\|d_1\|}_{=1} \cos(\theta_1) > \|c\| \cdot \underbrace{\|d_2\|}_{=1} \cos(\theta_2) = c^T d_2$$

# Stoppkriterium



Vi har nått optimala hörnpunkten då

$$c^T d_1 \leq 0$$

$$c^T d_2 \leq 0$$



## Höjdpunkter de kommande veckorna

- Simplexalgoritmen:
  - Vårt geometriska resonemang ger intuition men måste ersättas med linjär algebra för numerisk implementation.
  - Hörnpunkter och kantriktingar erhålls som lösningar till linjära ekvationssystem.
- Dualitet:
  - Till varje linjärt optimeringsproblem finns ett dualt linjärt optimeringsproblem.
  - Dualen ger ny insikt och används för att härleda optimalitetsvillkor.
- Tillämpningar: Diet problem, transportproblem, lagerstyrning, nätverksoptimering.

# Kommentar

Exemplet är taget från

“An Introduction to Linear Programming and the Simplex Algorithm”

En www kurs som finns på adressen

[www.isye.gatech.edu/spyros/LP/LP.html](http://www.isye.gatech.edu/spyros/LP/LP.html)

# LP-problem på standardform

$$\begin{array}{ll} \text{minimera} & \sum_{j=1}^n c_j x_j \\ \text{då} & \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j = b_i, \quad i = 1, \dots, m \\ & x_j \geq 0, \quad j = 1, \dots, n \end{array} \quad = \text{minimera } \mathbf{c}^T \mathbf{x} \quad \begin{array}{l} \text{då } \mathbf{Ax} = \mathbf{b} \\ \mathbf{x} \geq \mathbf{0} \end{array}$$

där

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix}, \quad \mathbf{b} = \begin{bmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}, \quad \mathbf{c} = \begin{bmatrix} c_1 \\ \vdots \\ c_n \end{bmatrix}, \quad \mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$$

- Det antages att  $\mathbf{A}$  har linjärt oberoende rader.
  - Annars kan man reducera problemet genom att ta bort rader.
- Vi antar att  $n > m$ , vilket betyder att linjära bivillkoret är underbestämt. Om  $n \leq m$  finns i allmänhet antingen
  - en unik lösning
  - ingen lösning varvid optimeringsproblemet är ointressant
- Alla linjära optimeringsproblem kan överföras till standardformen.
- Vi kommer härleda en simplexalgoritm för LP på standardform.

Knep för att transformera godtyckligt LP-problem till standardformen

- $\max \mathbf{c}^T \mathbf{x} = -\min(-\mathbf{c})^T \mathbf{x}$
- Inför slack- respektive surplusvariabler vid olikhetsbivillkor

- $\sum_{j=1}^n a_{ij}x_j \leq b_i$  ersätts av  $\sum_{j=1}^n a_{ij}x_j + x_{n+1} = b_i$ ,

där  $x_{n+1} \geq 0$  är så kallade *slack-variabler*.

- $\sum_{j=1}^n a_{ij}x_j \geq b_i$  ersätts av  $\sum_{j=1}^n a_{ij}x_j - x_{n+1} = b_i$ ,

där  $x_{n+1} \geq 0$  är så kallade *surplus-variabler*.

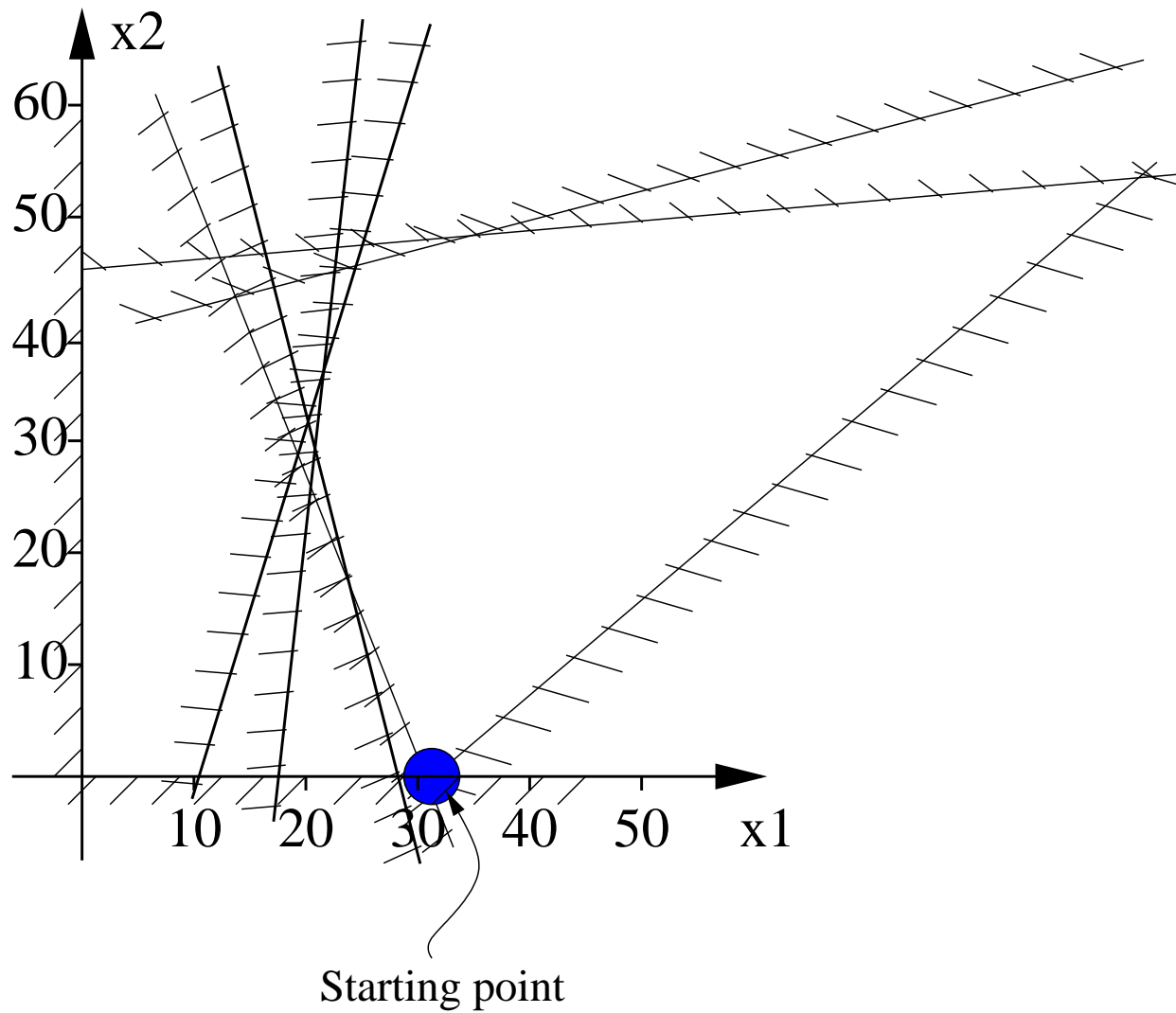
- En variabel  $x_k$  som inte är teckenbegränsad kan ersättas med differensen  $x_k = x'_k - x''_k$ , där  $x'_k, x''_k \geq 0$ .

## Några vanliga former på LP-problem

Form	Primal	Dual
Standardformen	minimera $\mathbf{c}^T \mathbf{x}$ då $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ $\mathbf{x} \geq 0$	maximera $\mathbf{b}^T \mathbf{y}$ då $\mathbf{A}^T \mathbf{y} \leq \mathbf{c}$
Kanoniska formen	minimera $\mathbf{c}^T \mathbf{x}$ då $\mathbf{Ax} \geq \mathbf{b}$ $\mathbf{x} \geq 0$	maximera $\mathbf{b}^T \mathbf{y}$ då $\mathbf{A}^T \mathbf{y} \leq \mathbf{c}$ $\mathbf{y} \geq 0$
Pedagogiska formen	minimera $\mathbf{c}^T \mathbf{x}$ då $\mathbf{Ax} \geq \mathbf{b}$	maximera $\mathbf{b}^T \mathbf{y}$ då $\mathbf{A}^T \mathbf{y} = \mathbf{c}$ $\mathbf{y} \geq 0$

# Läsanvisningar

- Kapitel 1 (1.4 kursivt)
- Kapitel 2
- Kapitel 3



Givet startpunkten, om  $x_2$  maximeras, var är då det globala optimat och vilken väg skulle Simplex Algoritmen välja ?



# Standard form

Givet optimeringsproblemet

$$\begin{aligned} &\text{maximize} && x_1 \\ &\text{s.t.} && x_1 \leq x_2, \\ &&& x_2 + 3x_3 = 2, \\ &&& x_1 \geq 0, x_3 \geq 0. \end{aligned}$$

Skriv det på standardform,  $\min c^T x$ , sådant att  $Ax = b$  och  $x \geq 0$ .