

# Lösningar till 5B1752 Optimeringslära för E, 10/1–07

## Uppgift 1.(a)

Inför följande beslutsvariabler:

$x_j$  = antal kg av produkten  $P_j$  som blandas till per vecka.

$y_i$  = antal kg av råvaran  $R_i$  som köps in per vecka.

Då kan företagets frågeställning formuleras som följande LP-problem i variablerna  $x_j$  och  $y_i$ :

$$\begin{aligned} \text{maximera} \quad & \sum_{j=1}^n c_j x_j - \sum_{i=1}^m b_i y_i \\ \text{då} \quad & \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j - y_i = 0, \quad i = 1, \dots, m \\ & 0 \leq x_j \leq d_j, \quad j = 1, \dots, n \\ & 0 \leq y_i \leq e_i, \quad i = 1, \dots, m. \end{aligned}$$

Om man vill så kan man eliminera variablerna  $y_i$  ur problemet, med hjälp av bivillkoren

$$y_i = \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j, \text{ varvid erhålls följande LP-problem i enbart variablerna } x_j:$$

$$\begin{aligned} \text{maximera} \quad & \sum_{j=1}^n k_j x_j \\ \text{då} \quad & \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \leq e_i, \quad i = 1, \dots, m \\ & 0 \leq x_j \leq d_j, \quad j = 1, \dots, n, \end{aligned}$$

$$\text{där konstanterna } k_j \text{ i målfunktionen ges av } k_j = c_j - \sum_{i=1}^m b_i a_{ij}.$$

Den första formuleringen är nog att föredra. Det finns ingen anledning att välja en formulering med så få variabler som möjligt.

### Uppgift 1.(b)

Att problemet är ett minkostnadsflödesproblem följer av att varje kolonn i  $\mathbf{A}$  består av ett element  $+1$ , ett element  $-1$ , och resten  $0$ :or. Varje rad i  $\mathbf{A}$  svarar då mot en nod i nätverket och varje kolonn i  $\mathbf{A}$  svarar mot en båge i nätverket, nämligen en båge *från* den nod som svarar mot raden med  $+1$  till den nod som svarar mot raden med  $-1$ .

Nätverket består alltså av 7 stycken noder samt bågmängden

$$\mathcal{B} = \{(1, 3), (1, 4), (1, 5), (1, 6), (1, 7), (2, 3), (2, 4), (2, 5), (2, 6), (2, 7)\}.$$

Noderna nr 1 och 2 är källnoder, var och en med påfyllningen 5 flödesenheter.

Noderna 3, 4, 5, 6 och 7 är sänknoder, var och en med avtappningen 2 flödesenheter.

Vi kallar fortsättningsvis variablerna för  $x_{ij}$  och motsvarande kostnader för  $c_{ij}$ , dvs  
 $\mathbf{x} = (x_{13}, x_{14}, x_{15}, x_{16}, x_{17}, x_{23}, x_{24}, x_{25}, x_{26}, x_{27})^\top$  och  
 $\mathbf{c} = (c_{13}, c_{14}, c_{15}, c_{16}, c_{17}, c_{23}, c_{24}, c_{25}, c_{26}, c_{27})^\top$ .

Den föreslagna lösningen uppfyller  $\mathbf{A}\hat{\mathbf{x}} = \mathbf{b}$  och  $\hat{\mathbf{x}} \geq \mathbf{0}$ .

Vidare svarar den mot ett uppspännande träd i nätverket med basbågarna

$$\mathcal{B}_\beta = \{(1, 3), (1, 6), (1, 7), (2, 4), (2, 5), (2, 6)\}.$$

Den föreslagna lösningen  $\hat{\mathbf{x}}$  är alltså en tillåten baslösning.

De reducerade kostnaderna ges nu ur formeln

$$r_{ij} = c_{ij} - y_i + y_j \quad \text{för alla icke-basbågar,}$$

där skalärerna (simplexmultiplikatorerna)  $y_i$  ges ur formeln

$$y_i - y_j = c_{ij} \quad \text{för alla basbågar samt } y_7 = 0.$$

Skalärerna  $y_i$  beräknas i exempelvis följande ordning:

Först sätts  $y_7 = 0$ , vilket gäller per definition.

Basbågen  $(1, 7)$  ger sedan att  $y_1 - y_7 = c_{17}$ , dvs  $y_1 = c_{17} = 4$ .

Basbågen  $(1, 6)$  ger sedan att  $y_1 - y_6 = c_{16}$ , dvs  $y_6 = y_1 - c_{16} = 4 - 3 = 1$ .

Basbågen  $(1, 3)$  ger sedan att  $y_1 - y_3 = c_{13}$ , dvs  $y_3 = y_1 - c_{13} = 4 - 3 = 1$ .

Basbågen  $(2, 6)$  ger sedan att  $y_2 - y_6 = c_{26}$ , dvs  $y_2 = y_6 + c_{26} = 1 + 6 = 7$ .

Basbågen  $(2, 5)$  ger sedan att  $y_2 - y_5 = c_{25}$ , dvs  $y_5 = y_2 - c_{25} = 7 - 5 = 2$ .

Basbågen  $(2, 4)$  ger slutligen att  $y_2 - y_4 = c_{24}$ , dvs  $y_4 = y_2 - c_{24} = 7 - 4 = 3$ .

Nästa steg är att beräkna reducerade kostnaderna för icke-basvariablerna, vilket ger

$$r_{14} = c_{14} - y_1 + y_4 = 2 - 4 + 3 = 1,$$

$$r_{15} = c_{15} - y_1 + y_5 = 3 - 4 + 2 = 1,$$

$$r_{23} = c_{23} - y_2 + y_3 = 7 - 7 + 1 = 1,$$

$$r_{27} = c_{27} - y_2 + y_7 = 8 - 7 + 0 = 1.$$

Eftersom alla  $r_{ij} \geq 0$  så är den givna tillåtna baslösningen optimal.

Anmärkning: Problemet kan också lösas som ett transportproblem.

## Uppgift 2.(a)

Inför slackvariabler  $x_4, x_5$  och  $x_6$  så att problemet blir på standardformen

$$\begin{aligned} & \text{minimera } \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ & \text{då } \mathbf{Ax} = \mathbf{b}, \\ & \mathbf{x} \geq \mathbf{0}, \end{aligned}$$

där  $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & -1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 0 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & -1 \end{bmatrix}$ ,  $\mathbf{b} = \begin{pmatrix} 4 \\ 4 \\ 4 \end{pmatrix}$  och  $\mathbf{c} = (1, 2, 5, 0, 0, 0)^T$ .

I startlösningen ska enligt uppgiftslydelsen  $x_1, x_2$  och  $x_3$  vara basvariabler, dvs  $\beta = (1, 2, 3)$  och  $\delta = (4, 5, 6)$ .

Motsvarande basmatris ges av  $\mathbf{A}_\beta = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix}$ .

Basvariablernas värden i baslösningen ges av  $\mathbf{x}_\beta = \bar{\mathbf{b}}$ , där vektorn  $\bar{\mathbf{b}}$  beräknas ur ekvationssystemet  $\mathbf{A}_\beta \bar{\mathbf{b}} = \mathbf{b}$ ,

dvs  $\begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} \bar{b}_1 \\ \bar{b}_2 \\ \bar{b}_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 \\ 4 \\ 4 \end{pmatrix}$ , med lösningen  $\bar{\mathbf{b}} = \begin{pmatrix} \bar{b}_1 \\ \bar{b}_2 \\ \bar{b}_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 2 \end{pmatrix}$ .

Här använde vi den givna räknehjälpen.

Vektorn  $\mathbf{y}$  med simplexmultiplikatorerna värden erhålls ur systemet  $\mathbf{A}_\beta^T \mathbf{y} = \mathbf{c}_\beta$ ,

dvs  $\begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 5 \end{pmatrix}$ , med lösningen  $\mathbf{y} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}$ .

Här använde vi igen den givna räknehjälpen.

Reducerade kostnaderna för icke-basvariablerna ges av  $\mathbf{r}_\delta^T = \mathbf{c}_\delta - \mathbf{y}^T \mathbf{A}_\delta =$

$$= (0, 0, 0) - (-1, 2, 3) \begin{bmatrix} -1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix} = (-1, 2, 3).$$

Eftersom  $r_{\delta_1} = r_4 = -1$  är minst, och  $< 0$ , ska vi låta  $x_4$  bli ny basvariabel.

Då behöver vi beräkna vektorn  $\bar{\mathbf{a}}_4$  ur systemet  $\mathbf{A}_\beta \bar{\mathbf{a}}_4 = \mathbf{a}_4$ ,

dvs  $\begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} \bar{a}_{14} \\ \bar{a}_{24} \\ \bar{a}_{34} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$ , med lösningen  $\bar{\mathbf{a}}_4 = \begin{pmatrix} \bar{a}_{14} \\ \bar{a}_{24} \\ \bar{a}_{34} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -0.5 \\ -0.5 \\ 0.5 \end{pmatrix}$ .

Här använde vi igen den givna räknehjälpen.

Det största värde som den nya basvariabeln  $x_4$  kan ökas till ges av

$$t^{\max} = \min_i \left\{ \frac{\bar{b}_i}{\bar{a}_{i4}} \mid \bar{a}_{i4} > 0 \right\} = \frac{\bar{b}_3}{\bar{a}_{34}} = \frac{2}{0.5}.$$

Minimerande index är  $i = 3$ , varför  $x_{\beta_3} = x_3$  inte längre får vara kvar som basvariabel.

Nu är alltså  $\beta = (1, 2, 4)$  och  $\delta = (3, 5, 6)$ .

Motsvarande basmatris ges av  $\mathbf{A}_\beta = \begin{bmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$ .

Basvariablernas värden i baslösningen ges av  $\mathbf{x}_\beta = \bar{\mathbf{b}}$ , där vektorn  $\bar{\mathbf{b}}$  beräknas ur ekvationssystemet  $\mathbf{A}_\beta \bar{\mathbf{b}} = \mathbf{b}$ ,

$$\text{dvs } \begin{bmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} \bar{b}_1 \\ \bar{b}_2 \\ \bar{b}_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 \\ 4 \\ 4 \end{pmatrix}, \text{ med lösningen } \bar{\mathbf{b}} = \begin{pmatrix} \bar{b}_1 \\ \bar{b}_2 \\ \bar{b}_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 \\ 4 \\ 4 \end{pmatrix}.$$

Vektorn  $\mathbf{y}$  med simplexmultiplikatorernas värden erhålls ur systemet  $\mathbf{A}_\beta^T \mathbf{y} = \mathbf{c}_\beta$ ,

$$\text{dvs } \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \\ -1 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix}, \text{ med lösningen } \mathbf{y} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}.$$

$$\begin{aligned} \text{Reducerade kostnaderna för icke-basvariablerna ges av } \mathbf{r}_\delta^T &= \mathbf{c}_\delta - \mathbf{y}^T \mathbf{A}_\delta = \\ &= (5, 0, 0) - (0, 1, 2) \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 1 & -1 & 0 \\ 1 & 0 & -1 \end{bmatrix} = (2, 1, 2). \end{aligned}$$

Eftersom  $\mathbf{r}_\delta \geq \mathbf{0}$  så är den aktuella baslösningen optimal.

Alltså är punkten  $x_1 = 4, x_2 = 4, x_3 = 0, x_4 = 4, x_5 = 0, x_6 = 0$  optimal.  
Optimalvärdet är  $\mathbf{c}^T \mathbf{x} = 12$ .

### Uppgift 2.(b)

Om primala problemet är på standardformen

$$\begin{aligned} \text{minimera } & \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ \text{då } & \mathbf{Ax} = \mathbf{b}, \\ & \mathbf{x} \geq \mathbf{0}, \end{aligned}$$

så är det duala problemet

$$\text{maximera } \mathbf{b}^T \mathbf{y} \text{ då } \mathbf{A}^T \mathbf{y} \leq \mathbf{c},$$

som utskrivet blir:

$$\begin{aligned} \text{maximera } & 4y_1 + 4y_2 + 4y_3 \\ \text{då } & y_1 + y_2 \leq 1, \\ & y_1 + y_3 \leq 2, \\ & y_2 + y_3 \leq 5, \\ & -y_1 \leq 0, \\ & -y_2 \leq 0, \\ & -y_3 \leq 0. \end{aligned}$$

Det är välkänt att en optimal lösning till detta duala problem ges av vektorn  $\mathbf{y}$  med "simplexmultiplikatorerna" i optimala baslösningen i (a)-uppgiften, dvs  $\mathbf{y} = (0, 1, 2)^T$ . Man kontrollerar snabbt att detta är en tillåten lösning till det duala problemet.

Vidare är optimalvärdet  $\mathbf{b}^T \mathbf{y} = 12 =$  optimalvärdet för det primala problemet ovan.

### Uppgift 3.(a)

Vi har att  $\mathbf{h}(\mathbf{x}) = \begin{pmatrix} x_1^2 - x_2 - \delta_1 \\ x_1^2 + x_2 - \delta_2 \\ x_2^2 - x_1 - \delta_3 \\ x_2^2 + x_1 - \delta_4 \end{pmatrix}$  och  $f(\mathbf{x}) = \frac{1}{2}\mathbf{h}(\mathbf{x})^\top \mathbf{h}(\mathbf{x}) \geq 0$  för alla  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^2$ .

Speciellt om alla  $\delta_i = 0$  och  $\hat{\mathbf{x}} = (0, 0)^\top$  så är  $\mathbf{h}(\hat{\mathbf{x}}) = (0, 0, 0, 0)^\top$  och  $f(\hat{\mathbf{x}}) = 0$ .

Då är  $f(\hat{\mathbf{x}}) \leq f(\mathbf{x})$  för alla  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^2$ , vilket innebär att  $\hat{\mathbf{x}}$  är en global minpunkt till  $f(\mathbf{x})$ .

### Uppgift 3.(b)

Nu är  $\delta_1 = -0.1$ ,  $\delta_2 = 0.1$ ,  $\delta_3 = -0.2$ ,  $\delta_4 = 0.2$  och  $\mathbf{x}^{(1)} = (0, 0)^\top$ .

Deriveringar ger att

$$\nabla h_1(\mathbf{x}) = (2x_1, -1), \quad \nabla h_2(\mathbf{x}) = (2x_1, 1), \quad \nabla h_3(\mathbf{x}) = (-1, 2x_2), \quad \nabla h_4(\mathbf{x}) = (1, 2x_2).$$

Därför är  $\nabla \mathbf{h}(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} 2x_1 & -1 \\ 2x_1 & 1 \\ -1 & 2x_2 \\ 1 & 2x_2 \end{bmatrix}$ , så att  $\nabla \mathbf{h}(\mathbf{x}^{(1)}) = \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 0 & 1 \\ -1 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$  och  $\mathbf{h}(\mathbf{x}^{(1)}) = \begin{pmatrix} 0.1 \\ -0.1 \\ 0.2 \\ -0.2 \end{pmatrix}$ .

I Gauss-Newton metod ska man lösa ekvationssystemet

$$\nabla \mathbf{h}(\mathbf{x}^{(1)})^\top \nabla \mathbf{h}(\mathbf{x}^{(1)}) \mathbf{d} = -\nabla \mathbf{h}(\mathbf{x}^{(1)})^\top \mathbf{h}(\mathbf{x}^{(1)})$$

$$\text{I vårt fall är } \nabla \mathbf{h}(\mathbf{x}^{(1)})^\top \nabla \mathbf{h}(\mathbf{x}^{(1)}) = \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \text{ och } \nabla \mathbf{h}(\mathbf{x}^{(1)})^\top \mathbf{h}(\mathbf{x}^{(1)}) = \begin{pmatrix} -0.4 \\ -0.2 \end{pmatrix},$$

$$\text{så ekvationssystemet blir } \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} d_1 \\ d_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0.4 \\ 0.2 \end{pmatrix}, \text{ med lösningen } \mathbf{d}^{(1)} = \begin{pmatrix} 0.2 \\ 0.1 \end{pmatrix}.$$

$$\text{Vi prövar } t_1 = 1, \text{ så att } \mathbf{x}^{(2)} = \mathbf{x}^{(1)} + t_1 \mathbf{d}^{(1)} = \mathbf{x}^{(1)} + \mathbf{d}^{(1)} = \begin{pmatrix} 0.2 \\ 0.1 \end{pmatrix}.$$

Då blir

$$h_1(\mathbf{x}^{(2)}) = 0.04 - 0.1 + 0.1 = 0.04,$$

$$h_2(\mathbf{x}^{(2)}) = 0.04 + 0.1 - 0.1 = 0.04,$$

$$h_3(\mathbf{x}^{(2)}) = 0.01 - 0.2 + 0.2 = 0.01,$$

$$h_4(\mathbf{x}^{(2)}) = 0.01 + 0.2 - 0.2 = 0.01,$$

så att  $f(\mathbf{x}^{(2)}) = 0.0017 < 0.05 = f(\mathbf{x}^{(1)})$ . Steget  $t_1 = 1$  gick alltså bra.

Därför har vi utfört en fullständig iteration med Gauss-Newton metod.

### Uppgift 3.(c)

Nu är  $\delta_1 = 0.1$ ,  $\delta_2 = 0.1$ ,  $\delta_3 = 0.2$ ,  $\delta_4 = 0.2$  och  $\mathbf{x}^{(1)} = (0, 0)^\top$ .

$$\text{Då blir } \nabla \mathbf{h}(\mathbf{x}^{(1)}) = \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 0 & 1 \\ -1 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \text{ och } \mathbf{h}(\mathbf{x}^{(1)}) = \begin{pmatrix} -0.1 \\ -0.1 \\ -0.2 \\ -0.2 \end{pmatrix} \text{ så att } \nabla \mathbf{h}(\mathbf{x}^{(1)})^\top \mathbf{h}(\mathbf{x}^{(1)}) = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}.$$

Ekvationssystemet i Gauss-Newton's metod blir då

$$\begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} d_1 \\ d_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \text{ med lösningen } \mathbf{d}^{(1)} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}.$$

Oavsett steglängd blir därmed  $\mathbf{x}^{(2)} = \mathbf{x}^{(1)} + t_1 \mathbf{d}^{(1)} = \mathbf{x}^{(1)} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$  och algoritmen stannar.

Frågan är nu om  $\mathbf{x}^{(2)} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$  är en lokal minpunkt till  $f(\mathbf{x})$ .

$$\text{Vi har att gradienten } \nabla f(\mathbf{x}^{(2)})^\top = \nabla \mathbf{h}(\mathbf{x}^{(2)})^\top \mathbf{h}(\mathbf{x}^{(2)}) = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix},$$

$$\begin{aligned} \text{och hessianen } \mathbf{F}(\mathbf{x}^{(2)}) &= \nabla \mathbf{h}(\mathbf{x}^{(2)})^\top \nabla \mathbf{h}(\mathbf{x}^{(2)}) + \sum_{i=1}^4 h_i(\mathbf{x}^{(2)}) \mathbf{H}_i(\mathbf{x}^{(2)}) = \\ &= \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} - 0.1 \cdot \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} - 0.1 \cdot \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} - 0.2 \cdot \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} - 0.2 \cdot \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1.6 & 0 \\ 0 & 1.2 \end{bmatrix}. \end{aligned}$$

En symmetrisk  $2 \times 2$ -matris  $\begin{bmatrix} a & b \\ b & c \end{bmatrix}$  är positivt definit om och endast om

$a > 0$ ,  $c > 0$  och  $ac - b^2 > 0$ , vilket är uppfyllt för ovanstående hessian  $\mathbf{F}(\mathbf{x}^{(2)})$ .

Eftersom dessutom  $\nabla f(\mathbf{x}^{(2)}) = (0, 0)$  så är  $\mathbf{x}^{(2)}$  (åtminstone) en lokal minpunkt till  $f(\mathbf{x})$ .

#### Uppgift 4.

Vi har ett kvadratiska optimeringsproblem med linjära olikhetsbivillkor på formen

$$\text{minimera } \frac{1}{2} \mathbf{x}^T \mathbf{H} \mathbf{x} + \mathbf{c}^T \mathbf{x} \text{ då } \mathbf{A} \mathbf{x} \geq \mathbf{b},$$

$$\text{där } \mathbf{H} = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{c} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix} \text{ och } \mathbf{b} = \begin{pmatrix} 3 \\ 6 \\ 7 \end{pmatrix}.$$

**Första iterationen:** I den givna startpunkten är alla tre bivillkoret uppfyllda med likhet. Därför startar vi med  $\alpha = (1, 2, 3)$  och  $\gamma$  tom.

$$\text{Då är } \bar{\mathbf{x}} = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 5 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{H}\bar{\mathbf{x}} + \mathbf{c} = \begin{pmatrix} 2 \\ 4 \\ 10 \end{pmatrix} \text{ och } \mathbf{A}_\alpha = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix}.$$

Vi får svaret "JA" i Steg 1, ty med hjälp av den givna räknehjälpen erhålls att

$$\mathbf{H}\bar{\mathbf{x}} + \mathbf{c} = \mathbf{A}_\alpha^T \bar{\mathbf{u}} \text{ med } \bar{\mathbf{u}} = (-2, 4, 6)^T, \text{ så vi går till Steg 2.}$$

Här konstateras att  $\bar{u}_1 < 0$  (och minst), varför  $\alpha_1 = 1$  flyttas över till  $\gamma$ -vektorn.

$$\text{Sedan går vi till Steg 3 med } \alpha = (2, 3), \gamma = (1) \text{ och } \mathbf{A}_\alpha = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix}.$$

I Steg 3 ska vi minimera  $\frac{1}{2} \mathbf{d}^T \mathbf{H} \mathbf{d} + (\mathbf{H}\bar{\mathbf{x}} + \mathbf{c})^T \mathbf{d}$  under bivillkoret  $\mathbf{A}_\alpha \mathbf{d} = \mathbf{0}$ ,

Optimalitetsvillkoren för detta konvexa QP-problem med likhetsbivillkor ges av

$$\mathbf{H}\mathbf{d} - \mathbf{A}_\alpha^T \mathbf{u} = -(\mathbf{H}\bar{\mathbf{x}} + \mathbf{c}) \text{ och } \mathbf{A}_\alpha \mathbf{d} = \mathbf{0}.$$

Eftersom  $\mathbf{H} = 2\mathbf{I}$  och  $\mathbf{c} = \mathbf{0}$  så ger de första ekvationerna att  $\mathbf{d} = \frac{1}{2} \mathbf{A}_\alpha^T \mathbf{u} - \bar{\mathbf{x}}$ , som

$$\text{insatt i } \mathbf{A}_\alpha \mathbf{d} = \mathbf{0} \text{ ger systemet } \frac{1}{2} \mathbf{A}_\alpha \mathbf{A}_\alpha^T \mathbf{u} = \mathbf{A}_\alpha \bar{\mathbf{x}}, \text{ dvs } \begin{bmatrix} 1 & 0.5 \\ 0.5 & 1 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 6 \\ 7 \end{pmatrix}.$$

$$\text{Lösningen till detta system är } \mathbf{u} = \begin{pmatrix} 10/3 \\ 16/3 \end{pmatrix}, \text{ varefter } \hat{\mathbf{d}} = \frac{1}{2} \mathbf{A}_\alpha^T \mathbf{u} - \bar{\mathbf{x}} = \begin{pmatrix} 2/3 \\ 2/3 \\ -2/3 \end{pmatrix}.$$

Eftersom  $\bar{\mathbf{x}} + \hat{\mathbf{d}} = (5/3, 8/3, 13/3)^T$  uppfyller alla bivillkor låter vi denna punkt bli nästa iterationspunkt  $\bar{\mathbf{x}}$  och går till Steg 1.

$$\text{Nu är } \alpha = (2, 3), \gamma = (1), \quad \bar{\mathbf{x}} = \begin{pmatrix} 5/3 \\ 8/3 \\ 13/3 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{H}\bar{\mathbf{x}} + \mathbf{c} = \begin{pmatrix} 10/3 \\ 16/3 \\ 26/3 \end{pmatrix} \text{ och } \mathbf{A}_\alpha = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix}.$$

Vi får svaret "JA" i Steg 1, ty  $\mathbf{H}\bar{\mathbf{x}} + \mathbf{c} = \mathbf{A}_\alpha^T \bar{\mathbf{u}}$  med  $\bar{\mathbf{u}} = \begin{pmatrix} 10/3 \\ 16/3 \end{pmatrix}$ , så vi går till Steg 2.

Här konstateras att  $\bar{\mathbf{u}} \geq \mathbf{0}$ , varför den aktuella iterationspunkten

$$\bar{\mathbf{x}} = \begin{pmatrix} 5/3 \\ 8/3 \\ 13/3 \end{pmatrix}, \text{ tillsammans med vektorn } \hat{\mathbf{y}} = \begin{pmatrix} 0 \\ 10/3 \\ 16/3 \end{pmatrix}, \text{ uppfyller optimalitetsvillkoren,}$$

dvs  $\mathbf{H}\bar{\mathbf{x}} + \mathbf{c} = \mathbf{A}^T \hat{\mathbf{y}}$ ,  $\mathbf{A}\bar{\mathbf{x}} \geq \mathbf{b}$ ,  $\hat{\mathbf{y}} \geq \mathbf{0}$  och  $\hat{\mathbf{y}}^T (\mathbf{A}\bar{\mathbf{x}} - \mathbf{b}) = 0$ . Vi stannar därför här.

### Uppgift 5.

Problemet kan skrivas på formen: minimera  $f(\mathbf{x})$  då  $g_i(\mathbf{x}) \leq 0$ ,  $i = 1, \dots, 8$ .

$$\begin{aligned} f(\mathbf{x}) &= (x_1 - q_1)^2 + (x_2 - q_2)^2 + (x_3 - q_3)^2, \\ g_1(\mathbf{x}) &= -1 + x_1 + x_2 + x_3, \quad g_2(\mathbf{x}) = -1 + x_1 + x_2 - x_3, \\ g_3(\mathbf{x}) &= -1 + x_1 - x_2 + x_3, \quad g_4(\mathbf{x}) = -1 + x_1 - x_2 - x_3, \\ g_5(\mathbf{x}) &= -1 - x_1 + x_2 + x_3, \quad g_6(\mathbf{x}) = -1 - x_1 + x_2 - x_3, \\ g_7(\mathbf{x}) &= -1 - x_1 - x_2 + x_3, \quad g_8(\mathbf{x}) = -1 - x_1 - x_2 - x_3. \end{aligned}$$

Problemet har tydligt en konvex kvadratisk målfunktion och 8 st linjära olikhetsbivillkor. Därmed är KKT-villkoren både nödvändiga och tillräckliga för en global optimallösning.

Lagrangefunktionen kan skrivas  $L(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = f(\mathbf{x}) + \sum_{i=1}^8 y_i g_i(\mathbf{x}) =$

$$\begin{aligned} &= (x_1 - q_1)^2 + (x_2 - q_2)^2 + (x_3 - q_3)^2 + \\ &+ y_1(-1 + x_1 + x_2 + x_3) + y_2(-1 + x_1 + x_2 - x_3) + \\ &+ y_3(-1 + x_1 - x_2 + x_3) + y_4(-1 + x_1 - x_2 - x_3) + \\ &+ y_5(-1 - x_1 + x_2 + x_3) + y_6(-1 - x_1 + x_2 - x_3) + \\ &+ y_7(-1 - x_1 - x_2 + x_3) + y_8(-1 - x_1 - x_2 - x_3). \end{aligned}$$

KKT-villkoren kan delas upp i fyra grupper enligt följande.

(KKT-1)  $\partial L / \partial x_j = 0$  för  $j = 1, 2, 3$ :

$$\begin{aligned} 2(x_1 - q_1) + y_1 + y_2 + y_3 + y_4 - y_5 - y_6 - y_7 - y_8 &= 0, \\ 2(x_2 - q_2) + y_1 + y_2 - y_3 - y_4 + y_5 + y_6 - y_7 - y_8 &= 0, \\ 2(x_3 - q_3) + y_1 - y_2 + y_3 - y_4 + y_5 - y_6 + y_7 - y_8 &= 0. \end{aligned}$$

(KKT-2) Tillåten punkt:  $g_i(\mathbf{x}) \leq 0$ , för  $i = 1, \dots, 8$ .

(KKT-3) Lagrangemultiplikatorerna icke-negativa:  $y_i \geq 0$ , för  $i = 1, \dots, 8$ .

(KKT-4) Komplementaritetsvillkor:  $y_i g_i(\mathbf{x}) = 0$ , för  $i = 1, \dots, 8$ .

#### 5.(a)

Här är  $\mathbf{q} = (-0.5, 0.4, -0.4)^\top$ .

I punkten  $\hat{\mathbf{x}} = (-0.4, 0.3, -0.3)^\top$  är enbart det 6:e bivillkoret aktivt, medan övriga 7 st bivillkor är uppfyllda med strikt olikhet.

Samtliga  $y_i$  utom  $y_6$  måste alltså vara = 0 i KKT-villkoren.

De återstående KKT-villkoren som måste uppfyllas i  $\hat{\mathbf{x}}$  är då

$$\begin{aligned} 2(-0.4 + 0.5) - y_6 &= 0 & (\partial L / \partial x_1 = 0) \\ 2(0.3 - 0.4) + y_6 &= 0 & (\partial L / \partial x_2 = 0) \\ 2(-0.3 + 0.4) - y_6 &= 0 & (\partial L / \partial x_3 = 0) \\ y_6 &\geq 0 & (\text{dual tillåtenhet}) \end{aligned}$$

Samtliga dessa villkor uppfylls om  $y_6 = 0.2$ .

KKT-villkoren är alltså uppfyllda i  $\hat{\mathbf{x}}$  som därmed är en global optimallösning.

### 5.(b)

Här är  $\mathbf{q} = (-0.8, 0.6, -0.1)^\top$ .

I punkten  $\hat{\mathbf{x}} = (-0.6, 0.4, 0)^\top$  är enbart det 5:e och det 6:e bivillkoret aktiva, medan övriga 6 st bivillkor är uppfyllda med strikt olikhet.

Samtliga  $y_i$  utom  $y_5$  och  $y_6$  måste alltså vara = 0 i KKT-villkoren.

De återstående KKT-villkoren som måste uppfyllas i  $\hat{\mathbf{x}}$  är då

$$\begin{aligned} 2(-0.6 + 0.8) - y_5 - y_6 &= 0 & (\partial L / \partial x_1 = 0) \\ 2(0.4 - 0.6) + y_5 + y_6 &= 0 & (\partial L / \partial x_2 = 0) \\ 2(0 + 0.1) + y_5 - y_6 &= 0 & (\partial L / \partial x_3 = 0) \\ y_5 &\geq 0 & (\text{dual tillåtenhet}) \\ y_6 &\geq 0 & (\text{dual tillåtenhet}) \end{aligned}$$

Samtliga dessa villkor uppfylls om  $y_5 = 0.1$  och  $y_6 = 0.3$ .

KKT-villkoren är alltså uppfyllda i  $\hat{\mathbf{x}}$  som därmed är en global optimallösning.

### 5.(c)

Här är  $\mathbf{q} = (-0.7, 1.9, -0.5)^\top$ .

I punkten  $\hat{\mathbf{x}} = (0, 1, 0)^\top$  är 1:a, 2:a, 5:e och 6:e bivillkoren aktiva, medan övriga 4 st bivillkor är uppfyllda med strikt olikhet.

Därmed måste  $y_3 = y_4 = y_7 = y_8 = 0$  i KKT-villkoren.

De återstående KKT-villkoren som måste uppfyllas i  $\hat{\mathbf{x}}$  är då

$$\begin{aligned} 2(0 + 0.7) + y_1 + y_2 - y_5 - y_6 &= 0 & (\partial L / \partial x_1 = 0) \\ 2(1 - 1.9) + y_1 + y_2 + y_5 + y_6 &= 0 & (\partial L / \partial x_2 = 0) \\ 2(0 + 0.5) + y_1 - y_2 + y_5 - y_6 &= 0 & (\partial L / \partial x_3 = 0) \\ y_1 &\geq 0 & (\text{dual tillåtenhet}) \\ y_2 &\geq 0 & (\text{dual tillåtenhet}) \\ y_5 &\geq 0 & (\text{dual tillåtenhet}) \\ y_6 &\geq 0 & (\text{dual tillåtenhet}) \end{aligned}$$

Gauss-Jordans metod tillämpad på ekvationssystemet

$$\begin{aligned} y_1 + y_2 - y_5 - y_6 &= -1.4 \\ y_1 + y_2 + y_5 + y_6 &= 1.8 \\ y_1 - y_2 + y_5 - y_6 &= -1.0 \end{aligned}$$

ger följande lösningar:  $\begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_5 \\ y_6 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1.2 \\ 1.4 \\ 1.6 \\ 0.0 \end{pmatrix} + t \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}$  för varje  $t \in \mathbb{R}$ .

Vi ser att om  $1.2 \leq t \leq 1.4$  (t ex  $t = 1.3$ ) så är samtliga  $y_i \geq 0$ , och då är KKT-villkoren uppfyllda i  $\hat{\mathbf{x}}$  som därmed är en global optimallösning.