



Faglig kontakt under eksamen:  
Marte Pernille Hatlo 73591698 / 97537854

## EKSAMEN I TMA4180 OPTIMERINGSTEORI

Fredag 2. juni 2006  
Tid: 09:00 - 13:00

Hjelpebidrifter: Rottmanns matematiske formelsamling  
Godkjent lommeregner.

Sensur 23. juni 2006.

**Oppgave 1** Finn alle minima til funksjonen

$$f(x) = x_1^2 + x_2^2 - 2x_1x_2 + 2x_1 - 2x_2.$$

**Oppgave 2** Definer en *konveks mengde* og en *konveks funksjon* definert på en konveks mengde.

**Oppgave 3** Anta at vi skal løse et generelt problem på formen

$$\min_{x \in \mathbb{R}^n} f(x)$$

ved hjelp av linjesøk. Du kan anta at en startverdi  $x_0$  og en søkeretning  $p$  allerede er gitt. Neste verdi i iterasjonene er gitt ved

$$x_1 = x_0 + \alpha_0 p$$

der  $\alpha_0$  er en *tilnærmet* løsning av minimeringsproblemet

$$\min_{\alpha} \varphi(\alpha) \quad \text{der} \quad \varphi(\alpha) = f(x_0 + \alpha p).$$

- Vis at  $\varphi'(\alpha) = \nabla f(x_0 + \alpha p)^T p$ .
- Sett opp Wolfe-betingelsene for  $\alpha_0$ , og forklar hva de innebærer.

Lag gjerne en skisse.

**Oppgave 4** Betrakt problemet

$$\begin{aligned} & \max \{2x_1 + x_2 + x_3\} \\ \text{slik at } & x_1 + x_3 \leq 1 \\ & x_2 + x_3 \leq 2 \\ & x_1 + x_2 \leq 3 \\ & x_1, x_2, x_3 \geq 0 \end{aligned}$$

- Skriv problemet på standard form.
- Forklar hva et basispunkt ("basic feasible point") er, og finn et for problemet over.

**Oppgave 5** Gitt problemet

$$\begin{aligned} & \min_{x \in \mathbb{R}^n} q(x) \\ \text{når } & a_i^T x \geq b_i, \quad i = 1, 2, \dots, m \end{aligned} \tag{1}$$

der

$$q(x) = \frac{1}{2} x^T G x + x^T d$$

Vi antar at  $G$  er en symmetrisk positiv definitt matrise.

- a)** Sett opp Karush-Kuhn-Tucker (KKT) betingelsene for problemet (men ikke løs dem).  
 Anta at  $x^*$  er en løsning av KKT-betingelsene. Er  $x^*$  i så fall et globalt minimum av (1)?
- b)** Løs problemet

$$\begin{aligned} & \min \{(x_1 - 1)^2 + (x_2 - 1)^2\} \\ \text{når } & -x_1 - 2x_2 \geq -2 \\ & -2x_1 \geq -3 \\ & x_1, x_2 \geq 0 \end{aligned} \tag{2}$$

Hint: Start med en skisse av det tillatte området og nivåkurvene til  $q(x)$ .

Resten av oppgaven går ut på å konstruere en iterativ algoritme for å løse det generelle kvadratiske problemet (1).

Gitt et tillatt punkt  $x_0$ . La  $\mathcal{W}$  være et gitt sett av *aktive føringer* i  $x_0$ , slik at  $\mathcal{W} \subseteq \mathcal{A}(x_0)$ .

- c)** Finn en løsning  $p$  av det reduserte problemet

$$\begin{aligned} & \min_p q(x_0 + p) \\ \text{når } & a_i^T(x_0 + p) = b_i, \quad i \in \mathcal{W}, \end{aligned}$$

forutsatt at  $a_i$  er lineært uavhengige for  $i \in \mathcal{W}$ .

Hint: Vis først at dette er ekvivalent med å finne minimum av  $p^T G p / 2 + p^T (Gx_0 + d)$  med føringen  $a_i^T p = 0$  for  $i \in \mathcal{W}$ .

- d)** Anta at løsningen  $p$  fra **c)** er forskjellig fra 0.  
 Finn et uttrykk for den største verdien  $\alpha$  kan ta, slik at  $x_0 + \alpha p$  fortsatt er et tillatt punkt.

Neste verdi i iterasjonskjemaet settes til

$$x_1 = x_0 + \min\{\alpha, 1\} \cdot p.$$

Forklar hvorfor.

- e)** Utfør *en* iterasjon, dvs. anvend punkt **c)** og **d)** på problem (2). Bruk punktet  $x_0 = [3/2, 0]^T$  som startverdi. Du kan selv velge  $\mathcal{W}$ .

**NB!** Selv om du ikke har funnet formelle løsninger av det generelle problemet i punkt **c)** og **d)**, kan det godt være at du kan finne dem på det konkrete problemet (2).

**f)** Punkt **c)** og **d)** er en del av en “activ set method” for kvadratiske problemer. For å fullføre algoritmen må følgende spørsmål besvares:

- Er  $x_1$  løsningen?
- Hvis ikke, hvordan skal  $\mathcal{W}$  velges i neste iterasjon?

Gjør rede for hvordan disse spørsmålene kan besvares.

**Oppgave 6**      Gitt funksjonalen

$$F(y) = \int_0^1 (2e^x y(x) + y'(x)^2) dx$$

definert på

$$\mathcal{D} = \{y(x) \in C^1[0, 1]; \quad y(0) = 0, y(1) = 1\}$$

**a)** Vis at  $F(y)$  er konveks (eventuelt strengt konveks) på  $\mathcal{D}$ .

**b)** Løs optimeringsproblemet

$$\min_{y \in \mathcal{D}} F(y).$$

**c)** Løs optimeringsproblemet

$$\min_{y \in \mathcal{D}_1} F(y),$$

der

$$\mathcal{D}_1 = \{y(x) \in C^1[0, 1]; \quad y(0) = 0\}.$$

**d)** Finn minimum av  $F(y)$  på  $\mathcal{D}$  dersom det i tillegg kreves at

$$\int_0^1 y(x) dx = 2.$$

# Eksamens i TMA4180 Optimeringsteori

## Løsningsforslag.

### Oppgave 1:

1. ordens betingelse for minima gir oss

$$\nabla f(x) = \begin{bmatrix} 2x_1 - 2x_2 + 2 \\ 2x_2 - 2x_1 - 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix},$$

som er oppfylt for når  $x_2 = x_1 + 1$ . I dette punktet er

$$\nabla^2 f(x) = \begin{bmatrix} 2 & -2 \\ -2 & 2 \end{bmatrix}$$

dvs.  $\nabla^2 f(x)$  er positiv semi-definit (egenverdiene er 4 og 0). Dermed er  $f(x)$  en konveks funksjon, og linjen  $x_2 = x_1 + 1$  utgjør alle minima til funksjonen.

### Oppgave 2.

En mengde  $\Omega$  er konveks dersom: for alle  $x, y \in \Omega$  så er  $\theta x + (1 - \theta)y \in \Omega$  for alle  $\theta \in (0, 1)$ .

En funksjon er konveks på et konvekst sett  $\Omega$  dersom følgende egenskap er oppfylt: for alle  $x, y \in \Omega$  så gjelder

$$f(\theta x + (1 - \theta)y) \leq \theta f(x) + (1 - \theta)f(y), \quad \text{for alle } \theta \in (0, 1).$$

### Oppgave 3

- Hvis  $x = [x_1, x_2, \dots, x_n]^T$  så er  $\varphi(\alpha) = f(x + \alpha p) = f(x_1 + \alpha p_1, \dots, x_n + \alpha p_n)$ , og

$$\varphi'(\alpha) = \frac{\partial f(x_0 + \alpha p)}{\partial x_1} \cdot p_1 + \frac{\partial f(x_0 + \alpha p)}{\partial x_2} \cdot p_2 + \dots + \frac{\partial f(x_0 + \alpha p)}{\partial x_n} \cdot p_n = \nabla f(x_0 + \alpha p)^T p.$$

- De to Wolfe-betingelsene for skritt lengden  $\alpha_0$  er gitt ved:

1.  $f(x_0 + \alpha_0 p) \leq f(x_0) + c_1 \alpha_0 \nabla f(x_0)^T p$ .
2.  $\nabla f(x_0 + \alpha_0 p)^T p \geq c_2 \nabla f(x_0)^T p$ .

hvor  $0 \leq c_1 \leq c_2 \leq 1$  er gitte konstanter.

Den første betingelsen sikrer at et skritt med lengde  $\alpha_0$  og i retning  $p$  reduserer målfunksjonen  $f$  tilstrekkelig.

Den andre betingelsen sikrer at vi ikke velger  $\alpha_0$  for liten. Dessuten, hvis  $\varphi'(\alpha)$  er svært negativ, er det et tegn på at vi kan redusere  $f(x_0 + \alpha p)$  vesentlig ved å øke  $\alpha$ . Denne situasjonen unngås ved betingelse 2. For figurer, se Nocedal & Wright, s. 38-40.

### Oppgave 4.

- a) Et lineært problem på standard form er gitt ved

$$\begin{aligned} & \min c^T x, \\ & \text{slik at } Ax = b, \\ & \quad x \geq 0. \end{aligned}$$

Vi endrer max til min og innfører slakk-variable  $y_1, y_2$  og  $y_3$ , slik at problemet på standard form blir

$$\begin{aligned} & \min \{-2x_1 - x_2 - x_3\} \\ \text{slik at } & x_1 + x_3 + y_1 = 1 \\ & x_2 + x_3 + y_2 = 2 \\ & x_1 + x_2 + y_3 = 3 \\ & x_1, x_2, x_3, y_1, y_2, y_3 \geq 0. \end{aligned}$$

**b)** Ta utgangspunkt i et generelt lineært problem, der det tillatte området er gitt på formen

$$\begin{aligned} Ax &= b \\ x &\geq 0. \end{aligned}$$

der  $A$  er en  $m \times n$  matrise, med  $m \leq n$ . Et tillatt punkt  $x$  er en vektor som oppfyller betingelsene over (selvfølgelig), og som i tillegg har maksimalt  $m$  elementer forskjellig fra 0. (Hvis det har færre enn  $m$  elementer forskjellig fra 0 sier vi at  $x$  er et degenerert basispunkt). For et tillatt basispunkt  $x$  skal følgende gjelde: Det skal være mulig å finne et index-sett  $\mathcal{B}(x) \subset \{1, 2, \dots, n\}$  slik at

- $\mathcal{B}(x)$  inneholder nøyaktig  $m$  elementer.
- Hvis  $i \notin \mathcal{B}(x)$  så er  $x_i = 0$ .
- $m \times m$  matrisa definert ved  $B = [A_i]_{i \in \mathcal{B}(x)}$  er inverterbar.  $A_i$  er kolonne nr.  $i$  i  $A$ .

For problemet i oppgave **b)** kan et passende basispunkt være

$$x = [0, 0, 0, 1, 2, 3]^T.$$

### Oppgave 5.

**a)** Lagrange-funksjonen er gitt ved

$$\mathcal{L}(x, \lambda) = q(x) - \sum_{i=1}^m \lambda_i(a_i^T x - b_i)$$

og for et *tillatt punkt*  $x$  er KKT-betingelsene er gitt ved

$$\begin{aligned} Gx + d &= \sum_{i=1}^m a_i \lambda_i && (1) \\ \lambda_i(a_i^T x - b_i) &= 0, & i &= 1, 2, \dots, m \\ \lambda_i &\geq 0, & i &= 1, 2, \dots, m. \end{aligned}$$

Et punkt  $x^*$  som tilfredsstiller disse betingelsene kalles et KKT-punkt. Siden  $G$  er symmetrisk positiv definitt er  $q(x)$  strengt konveks. Området  $\Omega = \{x : a_i^T x - b_i \geq 0, i = 1, 2, \dots, m\}$  er konvekst siden alle føringene er lineære. Dermed vil et KKT-punkt  $x^*$  være et globalt minimum.

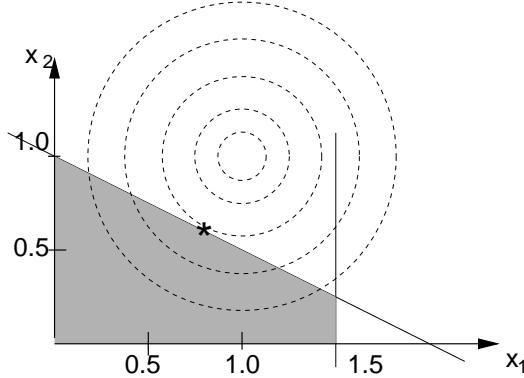
**b)** Problemets er gitt ved

$$\min (x_1 - 1)^2 + (x_2 - 1)^2$$

med føringene

$$\begin{array}{lll} i) & -x_1 - 2x_2 & \geq -2 \\ ii) & -2x_1 & \geq -3 \\ iii) & x_1 & \geq 0 \\ iv) & x_2 & \geq 0. \end{array} \quad (2)$$

En skisse av problemet er gitt under.



Minimum av  $q(x)$  ligger utenfor det tillatte (skraverte) området. Det er klart at minimum må ligge på føringen gitt av  $-x_1 - 2x_2 \geq -2$ . Føringene  $-2x_1 \geq -3$  og  $x_1, x_2 \geq 0$  er passive, slik at  $\lambda_2 = \lambda_3 = \lambda_4 = 0$ . KKT-betingelsene blir da

$$\begin{aligned} 2x_1 - 2 &= -\lambda_1 \\ 2x_2 - 2 &= -2\lambda_1 \\ -x_1 - x_2 &= -2 \end{aligned}$$

med løsningen

$$x_1 = \frac{4}{5}, x_2 = \frac{3}{5}, \lambda_1 = \frac{2}{5}, \lambda_2 = \lambda_3 = \lambda_4 = 0.$$

c)  $G$  er symmetrisk, slik at

$$\begin{aligned} q(x_0 + p) &= \frac{1}{2}(x_0 + p)^T G(x_0 + p) + (x_0 + p)^T d \\ &= \frac{1}{2}p^T Gp + p^T(Gx_0 + d) + \frac{1}{2}x_0^T Gx_0 + x_0^T p \\ &= \frac{1}{2}p^T Gp + p^T \tilde{d} + q(x_0). \end{aligned}$$

med  $\tilde{d} = Gx_0 + d$ .  $q(x_0)$  er konstant, og vil ikke påvirke løsningen  $p$  av optimeringsproblemet. Føringene er gitt av

$$a_i^T(x_0 + p) = b_i, \quad i \in \mathcal{W}.$$

Alle føringene i  $\mathcal{W}$  er aktive i  $x_0$ , slik at  $a_i^T x_0 = b_i$ . Vårt reduserte problem kan dermed reduseres ytterligere til

$$\min_p \left\{ \frac{1}{2}p^T Gp + p^T \tilde{d} \right\} \quad (3)$$

når

$$A_{\mathcal{W}} p = 0$$

der  $A_{\mathcal{W}}$  er en matrise med radene  $a_i^T$ ,  $i \in \mathcal{W}$ . Siden  $a_i$  er lineært uavhengige vil  $A_{\mathcal{W}}$  ha full rang. Vi kan nå fortsette på en av to måter:

**Alternativ a).** KKT-betingelsene for det reduserte problemet blir

$$\begin{aligned} Gp + \tilde{d} &= \sum_{i \in \mathcal{W}} a_i \lambda_i = A_{\mathcal{W}}^T \lambda_{\mathcal{W}}, \\ A_{\mathcal{W}} p &= 0, \end{aligned} \tag{4}$$

hvor  $\lambda_{\mathcal{W}} = [\lambda_i]_{i \in \mathcal{W}}$ .  $G$  er symmetrisk positiv definit og dermed inverterbar, slik at

$$p = G^{-1}(A_{\mathcal{W}}^T \lambda_{\mathcal{W}} - \tilde{d}).$$

Setter vi dette inn i ligningen for føringerne får vi

$$A_{\mathcal{W}} p = A_{\mathcal{W}} G^{-1}(A_{\mathcal{W}}^T \lambda_{\mathcal{W}} - \tilde{d}) = 0$$

Matrisa  $A_{\mathcal{W}}$  har full rang, dermed er matrisa  $A_{\mathcal{W}} G^{-1} A_{\mathcal{W}}^T$  inverterbar og siste ligning kan løses mhp.  $\lambda_{\mathcal{W}}$ . Settes dette igjen inn i uttrykket for  $p$  får vi:

$$\lambda_{\mathcal{W}} = (A_{\mathcal{W}} G^{-1} A_{\mathcal{W}}^T)^{-1} A_{\mathcal{W}} G^{-1} \tilde{d}, \quad p = (G^{-1} A_{\mathcal{W}}^T (A_{\mathcal{W}} G^{-1} A_{\mathcal{W}}^T)^{-1} A_{\mathcal{W}} G^{-1} - G^{-1}) \tilde{d}. \tag{5}$$

**Alternativ b).** Søkeretningen  $p$  må ligge i nullrommet til  $A_{\mathcal{W}}$ . La  $Z$  være en basis for nullrommet til  $A_{\mathcal{W}}$ , slik at alle tillatte søkeretninger  $p$  skrives som  $p = Zu$ , hvor  $u \in \mathbb{R}^{n-m_{\mathcal{W}}}$  og  $m_{\mathcal{W}}$  er antall føringer i  $\mathcal{W}$ . Vi kan dermed definere en ny funksjon

$$f(u) = \frac{1}{2}(Zu)^T G(Zu) + (Zu)^T \tilde{d},$$

og vi har fått et kvadratisk minimeringsproblem i  $u$  uten føringer,  $\min_u f(u)$ , som har løsningen

$$u = -\tilde{G}^{-1} Z^T \tilde{d}.$$

Matrisa  $\tilde{G} = Z^T G Z$  er SPD siden  $Z$  har full rang og  $G$  er SPD. Søkeretningen er nå gitt av

$$p = -Z \tilde{G}^{-1} Z^T \tilde{d}.$$

De tilhørende Lagrange-multiplikatorene kan vi finne ved å sette  $\lambda_i = 0$  for alle  $i \notin \mathcal{W}$ , og løse de resterende fra (4).

- d)** La  $\mathcal{E} = \{1, 2, \dots, m\}$ , og sett  $x_{\alpha} = x_0 + \alpha p$ . Da vil  $a_i^T x_{\alpha} = b_i$  for alle  $i \in \mathcal{W}$ , dvs. at alle føringerne i  $\mathcal{W}$  er aktive, og dermed oppfylt, for alle  $\alpha$ . For at  $x_{\alpha}$  skal være et tillatt punkt, alle føringerne tatt i betrakning, må

$$a_i^T (x_0 + \alpha p) \geq b_i, \quad \text{for alle } i \in \mathcal{E} \setminus \mathcal{W}.$$

La

$$\alpha_i = \frac{b_i - a_i^T x_0}{a_i^T p}, \quad \bar{\alpha} = \min_{i \in \mathcal{E} \setminus \mathcal{W}} \alpha_i. \tag{6}$$

Så lenge  $\alpha \leq \bar{\alpha}$ , vil altså  $x_0 + \alpha p$  være et tillatt punkt. Dermed er to situasjoner mulige:

- Hvis  $\bar{\alpha} \geq 1$  så ligger minimum av det reduserte problemet fra punkt **b)**,  $x_1 = x_0 + p$  innenfor det tillatte området. Da bruker vi denne verdien.
- Hvis  $\bar{\alpha} < 1$  når vi randa av det tillatte området før vi når minimum av det reduserte området. I så fall velger vi  $x_1 = x_0 + \bar{\alpha} p$ .

e) Skriv om den kvadratiske funksjonen

$$(x_1 - 1)^2 + (x_2 - 1)^2 = \frac{1}{2} x^T \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} x + x^T \begin{bmatrix} -2 \\ -2 \end{bmatrix} + 1,$$

der  $x = [x_1, x_2]^T$ . Så  $G = 2I$ , og  $d = [-2, -2]^T$ . La  $x_0 = [3/2, 0]^T$ , slik at

$$\tilde{d} = 2x_0 + d = \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \end{bmatrix}.$$

I  $x_0$  er det 2 aktive føringer, *ii*) og *vi*) fra (2). Vi kan altså velge  $\mathcal{W}$  til å omfatte en av disse, begge eller ingen. I det etterfølgende er alternativ **b**) valgt for å finne  $p$ .

Velg f.eks.  $\mathcal{W} = \{iv\}$ , slik at  $A_{\mathcal{W}} = [0, 1]$ . Da er  $Z = [1, 0]^T$ , og vi får

$$\begin{aligned} \tilde{G} &= Z^T G Z = 2, & \tilde{G}^{-1} &= \frac{1}{2} \\ u &= -\tilde{G} Z^T d = -\frac{1}{2}. \\ p &= Z u = \begin{bmatrix} -\frac{1}{2} \\ 0 \end{bmatrix}. \end{aligned}$$

Punktet  $x_0 + p = [1, 0]^T$  ligger i det tillatte området (sjekk det), så vi setter

$$x_1 = [1, 0]^T.$$

Alternativt kunne vi velge  $\mathcal{W} = \{ii\}$ , slik at  $A_{\mathcal{W}} = [-2, 0]$  med nullrom spent ut av  $Z = [0, 1]^T$ , og

$$\tilde{G} = 2, \quad u = 1, \quad p = Z = [0, 1]^T.$$

Men  $x_0 + p = [\frac{3}{2}, 1]$  ligger utenfor det tillatte området, føring *i*) er ikke oppfyllt her. Skritt lengden  $\bar{\alpha}$  regner vi ut fra (6). Fra figuren ser vi at det bare er nødvendig å sjekke føring *i*), de andre vil alle være oppfyllt når vi beveger oss rett oppover fra  $x_0$ . Vi får dermed:

$$\bar{\alpha} = \alpha_1 = \frac{-2 - [-1, -2] \begin{bmatrix} \frac{3}{2}, 0 \end{bmatrix}^T}{[-1, -2] [0, 1]^T} = \frac{1}{4},$$

og

$$x_1 = x_0 + \bar{\alpha} p = \left[ \frac{3}{2}, \frac{1}{4} \right]$$

Hvis  $\mathcal{W} = \{\emptyset\}$  så vil  $p = [-\frac{1}{2}, 1]^T$ ,  $\bar{\alpha} = \frac{1}{3}$  og  $x_1 = [\frac{4}{3}, \frac{1}{3}]$ .

Hvis  $\mathcal{W} = \{ii, iv\}$  så vil  $p = [0, 0]^T$ .

f)

- Anta først at  $x_1 = x_0 + p$ , dvs. at løsningen av det reduserte problemet er et tillatt punkt. Anta at de tilhørende Lagrange-mulitplikatorene er funnet. Dersom  $\lambda_i \geq 0$  for alle  $i \in \mathcal{W}$  og  $\lambda_i = 0$  for alle  $i \notin \mathcal{W}$ , så er KKT-betingelsene for det generelle problemet oppfyllt, og  $x_1$  er vårt globale minimum.

Hvis  $\lambda_i < 0$  for en eller flere  $i \in \mathcal{W}$ , så fjerner vi den føringen som korresponderer til den

største negative verdien av  $\lambda$ . Dette danner da et nytt sett med aktive føringer som brukes til neste iterasjon.

(Dette er ikke en del av en besvarelsen:

Gå tilbake til punkt e), og la  $\mathcal{W} = \{iv\}$ , slik at  $x_1 = [1, 0]^T$ . La  $\lambda_1 = \lambda_2 = \lambda_3 = 0$ , og finn  $\lambda_4$  fra (1), dvs.  $\lambda_4 = -2$ . Vi kan dermed konkludere med at  $x_1$  ikke er et KKT-punkt, føringen iv) fjernes fra  $\mathcal{W}$ . )

- Hvis  $x_1 = x_0 + \bar{\alpha}p$ , med  $\bar{\alpha} < 1$ , så betyr det at en ny føring blir aktiv. Denne inkluderer vi i  $\mathcal{W}$ .

Se for øvrig algoritme 16.1 i Nocedal & Wright.

### Oppgave 6.

- a) Vi undersøker om  $f(x, y, z) = 2e^x y + z^2$  er sterkt konveks i  $S \subseteq \mathbb{R}^3$  etter definisjon (3.4) i Troutman, dvs. om:

$$f(x, y + v, z + w) - f(x, y, z) \geq f_y(x, y, z)v + f_z(x, y, z)w, \quad \forall (x, y, z) \text{ and } (x, y + v, z + w) \in S$$

med = bare hvis  $v = 0$  eller  $w = 0$ . I vårt tilfelle er  $f_y = 2e^x$  og  $f_z = 2z$ , og

$$\begin{aligned} f(x, y + v, z + w) - f(x, y, z) &= 2e^x(y + v) + (z + w)^2 - 2e^x y - z^2 \\ &= 2e^x v + 2zw + w^2 \\ &\geq 2e^x v + 2zw, \quad \text{for alle } (x, y, z) \in \mathbb{R}^3 \end{aligned}$$

med likhet hvis og bare hvis  $w = 0$ . Så  $f$  er sterkt konveks, og dermed er  $F(y)$  strengt konveks på  $\mathcal{D}$  (Teorem 3.5).

Alternativt kunne en skrive

$$F(y) = \int_0^1 2e^x y(x) dx + \int_0^1 y'(x)^2 dx.$$

Det siste integralet er en strengt konvekst på  $\mathcal{D}$  (hvorfor?), det første er lineært i  $y$  og dermed konvekst (men ikke strengt konvekst). Summen av en konveks og en strengt konveks funksjonal blir en strengt konveks funksjonal.

Det er også mulig å bruke definisjon (3.1) i Troutman direkte.

(Før vi løser de siste oppgavene, la oss som neste skritt utlede Euler-Lagrange-ligningene: Gitt funksjonalen  $F(y) = \int_a^b f(x, y, y') dx$ . Den Gateaux -deriverte av  $F(y)$  er gitt ved

$$\begin{aligned} \delta F(y; v) &= \int_a^b \frac{\partial}{\partial \varepsilon} f(x, y + \varepsilon v, y' + \varepsilon v')|_{\varepsilon=0} dx \\ &= \int_a^b (f_y(x, y, y')v + f_z(x, y, y')v') dx \\ (\text{Delvis integrasjon}) \quad &= \int_a^b \left( f_y(x, y, y') - \frac{d}{dx} f_z(x, y, y') \right) v dx + |_a^b f_z(x, y, y')v \end{aligned}$$

Dette forutsetter at  $f$  er tilstrekkelig glatt til at derivasjonen med hensyn på  $\varepsilon$  kan flyttes innenfor integrasjonen. I så fall er  $\delta F(y; v) = 0$  for alle  $y, v \in \mathcal{D}$  hvis

$$\frac{d}{dx} f_z(x, y, y') = f_y(x, y, y'), \quad f_z(a, y(a), y'(a))v(a) = 0 \quad \text{og} \quad f_z(b, y(b), y'(b))v(b) = 0. \quad (7)$$

Den første ligningen er Euler-Lagrange ligningen, de to andre er randbetingelser. )

**b)** Euler-Lagrange ligningen blir

$$\frac{d}{dx} 2y' = 2e^x \quad \text{som blir} \quad y'' = e^x, \quad \text{med løsning} \quad y(x) = e^x + C_1x + C_2 \quad (8)$$

der  $C_1$  og  $C_2$  er konstanter som må bestemmes fra randbetingelsene. I dette tilfellet ser vi at  $y, v + y \in \mathcal{D}$  bare hvis  $y(0) = 0$ ,  $y(1) = 1$  og  $v(0) = v(1) = 0$ . De to randbetingelsene i (7) automatisk er oppfylt,  $C_1$  og  $C_2$  bestemmes fra randbetingelsene for  $y$ . Resultatet blir:

$$y(x) = e^x + (2 - e)x - 1.$$

**c)** Euler-Lagrange ligningen er som før, med løsning gitt i (8). De to konstantene blir nå bestemt av randbetingelsen  $y(0) = 0$  og  $f_z(1, y(1), y'(1)) = 2y'(1) = 0$ , den siste betingelsen kommer fra (7). Dette resulterer i løsningen

$$y(x) = e^x - ex - 1.$$

**d)** Vi ser nå på den utvidede funksjonalen

$$\tilde{F}(y) = \int_0^1 (2e^x y + y'^2) dx + \lambda \int_0^1 y dx.$$

der  $\lambda$  er en (foreløpig) ukjent konstant. Siden det siste integralet er lineært i  $y$ , vil også  $\tilde{F}$  være strengt konveks på  $\mathcal{D}$ . Euler-Lagrange ligningen blir:

$$y'' = e^x + \frac{1}{2}\lambda \quad \text{med løsning} \quad y(x) = e^x + \frac{\lambda}{4}x^2 + C_1x + C_2.$$

Med randbetingelsene  $y(0) = 0$  og  $y(1) = 1$  blir løsningen

$$y(x) = e^x + \frac{\lambda}{4}x^2 + (2 - e - \lambda)x - 1.$$

Konstanten  $\lambda$  bestemmes av tilleggsbetingelsen

$$\begin{aligned} \int_0^1 y(x) dx &= \int_0^1 \left( e^x + \frac{\lambda}{4}x^2 + (2 - e - \lambda)x - 1 \right) dx \\ &= [e^x + \frac{\lambda}{12}x^3 + \frac{1}{2}(2 - e - \lambda)x^2 - x]_0^1 \\ &= e - 1 + \frac{1}{3}\lambda + \frac{1}{2}(2 - e - \lambda) - 1 = 2 \end{aligned}$$

som har løsningen  $\lambda = 12e - 72$ . Løsningen  $y(x)$  er dermed gitt av

$$y(x) = e^x + (3e - 18)x^2 + (20 - 4e)x - 1.$$