

Nichtlineare Optimierung

8. Übungsblatt



TECHNISCHE
UNIVERSITÄT
DARMSTADT

Fachbereich Mathematik
Prof. Dr. Stefan Ulbrich
M.Sc. Franziska Kartzow
Dipl.-Math. Sebastian Pfaff

Gruppenübung

Aufgabe G1 (Exakte Lösung eines TR-Problems)
Für die quadratische Funktion

$$q(s) = c^T s + \frac{1}{2} s^T H s, \quad \text{mit } c \in \mathbb{R}^n, H \in \mathbb{R}^{n \times n} \text{ symmetrisch,}$$

betrachten wir für $\Delta > 0$ das Trust-Region-Problem

$$\min q(s) \quad \text{s.t.} \quad \|s\|_2 \leq \Delta. \quad (\text{TP})$$

Zeige:

- Das Trust-Region-Problem (TP) besitzt eine Lösung.
- Wenn es ein $\lambda \geq 0$ gibt, so dass die Bedingungen
 - $(H + \lambda I)\bar{s} = -c$,
 - $(H + \lambda I)$ positiv semidefinit,
 - entweder $\|\bar{s}\|_2 = \Delta$ oder $\|\bar{s}\|_2 < \Delta$ und $\lambda = 0$
 erfüllt sind, so ist \bar{s} eine Lösung des Trust-Region-Problems (TP).

Hinweis: Betrachte zunächst die Funktion $\tilde{q}(s) := c^T s + \frac{1}{2} s^T (H + \lambda I) s = q(s) + \frac{\lambda}{2} \|s\|_2^2$.

Bemerkung: Die Bedingungen unter (b) sind nicht nur hinreichend, sondern auch *notwendige* Optimalitätsbedingungen, wie wir in den Hausübungen noch sehen werden.

Aufgabe G2 (Beispiel für ein TR-Problem)
Gegeben sei

$$\min c^T s + \frac{1}{2} s^T H s \quad \text{s.t.} \quad \|s\|_2 \leq \sqrt{2}, \quad \text{mit } c = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix}, \quad H = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}.$$

- Geben Sie die notwendigen und hinreichenden Optimalitätsbedingungen an (siehe letzte Aufgabe).
- Berechnen Sie $s(\lambda) := -(H + \lambda I)^{-1} c$, für $\lambda > \max\{0, -\lambda_{\min}(H)\}$ und $p(\lambda) := \|s(\lambda)\|_2$.
- Bestimmen Sie die Optimallösung des Trust-Region-Problems. (Hinweis: Der optimale Lagrange-Multiplikator λ ist ganzzahlig.) Zeichnen Sie die Funktionen $p(\lambda) - \Delta$ und $\frac{1}{p(\lambda)} - \frac{1}{\Delta}$. Was beobachten Sie?

Aufgabe G3 (Optimallösungen des Trust-Region-Problems)

Wir betrachten das Trust-Region-Problem aus Aufgabe G1. Man kann die Bedingungen (i)-(iii) verwenden, um eine Lösung des Trust-Region-Problems zu finden (siehe auch Aufgabe G2). Erfüllt $\lambda = 0$ die Bedingungen mit einem $\|s\|_2 \leq \Delta$, so sind wir fertig. Für $\lambda > \max\{0, -\lambda_{\min}(H)\}$ definieren wir

$$s(\lambda) := -(H + \lambda I)^{-1} c.$$

Um neben (i) und (ii) auch Bedingung (iii) zu erfüllen, versucht man nun, eine Nullstelle $\lambda > 0$ der Funktion

$$\phi(\lambda) := \|s(\lambda)\|_2 - \Delta$$

zu finden.

- Sei $Q = (q_1, q_2, \dots, q_n)$ eine orthogonale Matrix mit $Q^T H Q = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$, wobei $\lambda_1 \leq \lambda_2 \leq \dots \leq \lambda_n$ die Eigenwerte von H sind. Zeigen Sie, dass für $\lambda \neq -\lambda_i$ ($i = 1, \dots, n$) gilt:

$$\|s(\lambda)\|_2^2 = \sum_{i=1}^n \frac{(q_i^T c)^2}{(\lambda_i + \lambda)^2}.$$

- Diskutieren Sie die Existenz der Nullstellen $\lambda > \max\{0, -\lambda_{\min}(H)\}$ von ϕ , falls $q_1^T c \neq 0$ und $\lambda_1 < 0$.
Hinweis: Untersuchen Sie $\lim_{\lambda \rightarrow \infty} \|s(\lambda)\|$ und $\lim_{\lambda \searrow -\lambda_1} \|s(\lambda)\|$.
- Untersuchen Sie den Fall, wenn H positiv definit ist und $\|s(0)\|_2 > \Delta$.
- Angenommen, man wendet unter den Voraussetzungen von b) das Newton-Verfahren zur Nullstellensuche auf ϕ an. Was passiert für λ nahe $-\lambda_1$? Warum ist es besser, die Gleichung $\Phi(\lambda) := \frac{1}{\|s(\lambda)\|} - \frac{1}{\Delta} = 0$ zu lösen?

Hausübung

Aufgabe H1 (CG-Verfahren - Ein Beispiel) (5 Punkte)
Verwenden Sie das CG-Verfahren aus der Aufgabe G1 von Übungsblatt 5 um das globale Minimum der Funktion

$$q : y \mapsto \frac{1}{2} y^T C y + c^T y, \quad \text{mit } C = \text{diag}(1, 2), \quad c = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

zu bestimmen. Starten sie im Punkt $y_0 = (0, 0)^T$. Rechnen Sie mit Brüchen ohne zu runden. Geben Sie alle Vektoren g_k, d_k, y_k , sowie die Werte α_k, β_k an.

Fertigen Sie danach eine Zeichnung an. Diese soll folgendes enthalten:

- die Höhenlinien für $q(y) = -0.2r$ für $r = 0, 1, 2, 3$
- die Iterierten y_k
- die Höhenlinien durch y_k
- Pfeile an jedem y_k , die die Richtung des jeweiligen Gradienten angeben
- die Verbindungsstrecke zwischen y_k und $y_k - d_k$

Wie kann man aus der Zeichnung die Werte für α_k ablesen?

Aufgabe H2 (Notwendigkeit der Bedingungen aus G1) (10 Punkte)
Wir betrachten erneut Aufgabe G1 (auf diesem Übungsblatt). \bar{s} sei optimal für (TP). Zeigen Sie, dass die Bedingungen unter G1(b) notwendigerweise gelten. Gehen Sie dabei wie folgt vor:

- Zeigen Sie, dass für $\|\bar{s}\|_2 < \Delta$ die Bedingungen aus G1(b) mit einem $\lambda \geq 0$ erfüllt sind.

Im weiteren sei $\|\bar{s}\|_2 = \Delta$.

- Zeigen Sie nun, dass für alle $v \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$ mit $\|\bar{s} + v\|_2 \leq \Delta$ die Richtungsableitung $q'(\bar{s}, v) = \lim_{t \searrow 0} \frac{q(\bar{s} + tv) - q(\bar{s})}{t}$ in Richtung v nichtnegativ ist.
- Zeigen Sie

$$\nabla q(\bar{s})^T \bar{v} \geq 0 \quad \text{für alle } \bar{v} \in \mathbb{R}^n \text{ mit } \bar{v}^T \bar{s} \leq 0.$$

Hinweis: Zeigen Sie zuerst, dass es im Falle $\bar{v}^T \bar{s} < 0$ ein $\bar{t} > 0$ gibt, sodass $\|\bar{s} + t \bar{v}\|_2 \leq \Delta$ für alle $t \in (0, \bar{t}]$ gilt und verwenden Sie $q'(\bar{s}, \bar{v}) = \frac{1}{\|\bar{v}\|_2} \nabla q(\bar{s})^T \bar{v}$.

- Wir erinnern uns an das Lemma von Farkas aus der "Einführung in die Optimierung":

Für $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ und $b \in \mathbb{R}^m$ hat genau eines der folgenden Systeme eine Lösung:

$$\begin{matrix} Ax = b \\ x \geq 0 \end{matrix} \quad \vee \quad \begin{matrix} y^T A \geq 0 \\ y^T b < 0. \end{matrix}$$

Zeigen Sie mit Hilfe des Farkas-Lemmas und Aufgabenteil (c), dass (i) in G1(b) erfüllt wird, d.h. es gibt ein $\lambda \geq 0$, sodass $(H + \lambda I)\bar{s} = -c$.

(e) Zeigen Sie, dass mit λ aus (d) die Matrix $(H + \lambda I)$ positiv semidefinit ist. Betrachten Sie zuerst für $y \in \mathbb{R}^n$ mit $y^T \bar{s} \neq 0$ die Differenz

$$\tilde{q}(\xi) - \tilde{q}(\bar{s})$$

wobei

$$\tilde{s} := \bar{s} + \alpha y, \quad \alpha := -2 \frac{y^T \bar{s}}{y^T y}.$$

Zeigen Sie auf diesem Weg $y^T (H + \lambda I) y \geq 0$ für den Fall, dass $y^T \bar{s} \neq 0$ gilt. Argumentieren Sie, warum daraus schon $y^T (H + \lambda I) y \geq 0$ für alle $y \in \mathbb{R}^n$ folgt.

Abschließend wünschen wir Ihnen

Frohe Weihnachten und ein erfolgreiches Jahr 2011!

Die nächsten Übungen finden am 14. bzw. 17. Januar 2011 in den entsprechenden Rechnerpools statt.