

# Nichtlineare Optimierung

## 3. Rechnerübungsblatt



TECHNISCHE  
UNIVERSITÄT  
DARMSTADT

Fachbereich Mathematik  
Prof. Dr. Stefan Ulbrich  
Hannes Meinlschmidt

WS 2011-2012  
9.12.2011

### Rechnerübung

#### Aufgabe R1 (Inexaktes CG-Newton-Verfahren)

- (a) Implementieren Sie das allgemeine Abstiegsverfahren (Algorithmus 3) in der Version von Aufgabe G1, Übungsblatt 7 (Algorithmus 1 dort) in `matlab`, bestimmen Sie also die Suchrichtung mit dem inexakten Newton-CG-Verfahren und die Schrittweite nach der Armijo-Regel. Verwenden Sie als Konstanten

$$\alpha = 10^{-3} \quad \text{und} \quad \nu = 10^{-2}.$$

Nutzen Sie zur Bestimmung der Schrittweiten Ihre bereits programmierte Funktion `armijo` von der ersten Rechnerübung. Beachten Sie hierbei, dass die Schrittweiten-Bestimmung nach Armijo auch hier mit  $\gamma \in (0, 0.5)$  statt  $\gamma \in (0, 1)$  aufgerufen werden soll. Der Funktionskopf des Verfahrens sollte folgendermaßen aussehen:

```
function [xn] = cgnewt(x0, fgH, tol, maxit),
```

wobei wie immer `x0` der Startpunkt, `fgH` eine Funktion, die Funktionswert, Gradient und Hessematrix zurückliefert, `tol` eine Abbruchtoleranz und `maxit` die maximale Anzahl durchzuführender Iterationen sein soll.

In jeder Iteration des Abstiegsverfahrens sollte die aktuelle Iteration, der Funktionswert, die Norm des Gradienten und die Schrittweite ausgegeben werden. Beim CG-Verfahren zur Bestimmung der Suchrichtung soll die Anzahl der benötigten Iterationen und das Restresiduum der Newton-Gleichung ausgegeben werden.

- (b) Testen Sie Ihr Programm an den bereits bekannten Funktionen

- $f_1(x_1, x_2) = x_1^2 + \alpha x_2^2$ , mit verschiedenen  $\alpha \geq 1$  (z.B. mit  $\alpha = 10$  und Startwert  $x_0 = (10, 20)$ ),
- der Rosenbrock-Funktion  $f_2(x_1, x_2) = 100(x_2 - x_1^2)^2 + (1 - x_1)^2$  und verschiedenen Startwerten  $x_0 \neq (1, 1)$ , sowie der Funktion
- $f_5(x_1, x_2) = x_1^4 - 2x_2^2 + x_2^4$  mit Startwert  $x_0 = (0.5, 0.5)$ .

Als weiterer Test ist zudem ein etwas komplizierteres Problem verfügbar, das *Minimalflächenproblem*:

$$\min_z \int_{\Omega} \sqrt{1 + \|\nabla z(x)\|^2} dx, \quad z = z_b \text{ auf } \partial\Omega.$$

Hier wird eine Funktion  $z : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  gesucht, die auf dem Rand  $\partial\Omega$  eines gegebenen Gebietes  $\Omega$  mit einer gegebenen Funktion  $z_b$  übereinstimmt.

Dieses Problem wird diskretisiert auf einem  $100 \times 100$ -Gitter berechnet. Um eine Lösung berechnen zu lassen, laden Sie die Datei `minsurf.zip` von der Veranstaltungshomepage herunter und kopieren Sie die Dateien `runminsurfcgnewt.m` und `fminsurf.m` in das Verzeichnis, in der auch die Funktion `cgnewt` liegt. Rufen Sie dort dann `runminsurfcgnewt` in `matlab` auf.

Zum Vergleich des CG- mit dem üblichen Newton-Verfahren, wie in der zweiten Rechnerübung implementiert, passen Sie den Funktionskopf Ihres dort programmierten Newton-Verfahrens auf folgendes an:

```
function [xn] = newt(x, fgH, tol, maxit).
```

Entpacken Sie auch die Datei `runminsurfnewt.m` aus dem Archiv `minsurf.zip` ins selbe Verzeichnis wie Ihr Newton-Verfahren, und rufen Sie die Funktion in `Matlab` auf.

- (c) Vergleichen Sie die Ergebnisse, die Anzahl der Iterationen und die Laufzeit des Newton-CG-Verfahrens mit dem globalisierten Newton-Verfahren vom zweiten Rechnerübungsblatt.

*Hinweis:* Verwenden Sie hier die `matlab`-Befehle `tic`, `toc` und `cputime`.

---

**Algorithmus 1** : Globalisiertes BFGS-Verfahren

---

- 1 Wähle  $\gamma \in (0, 0.5)$  und  $\theta \in (\gamma, 1)$ . Wähle einen Startpunkt  $x_0 \in \mathbb{R}^n$  und eine symmetrische, positiv definite Matrix  $B_0 = H_0^{-1} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ;
- 2 **for**  $k = 0, 1, \dots$  : **do**
- 3   **if**  $\nabla f(x_k) = 0$  **then**
- 4     STOP mit Ergebnis  $x_k$ ;
- 5   **end**
- 6   Berechne  $s_k = -B_k \nabla f(x_k)$ ;
- 7   Bestimme eine Schrittweite  $\sigma_k > 0$  nach der Powell-Wolfe-Regel;
- 8   Setze  $x_{k+1} = x_k + \sigma_k s_k$ ;
- 9   Berechne  $B_{k+1} = H_{k+1}^{-1}$  nach dem inversen BFGS-Update

$$B_{k+1} = B_k + \frac{(d_k - B_k y_k) d_k^T + d_k (d_k - B_k y_k)^T}{y_k^T d_k} - \frac{(d_k - B_k y_k)^T y_k}{(y_k^T d_k)^2} d_k d_k^T,$$

mit  $d_k = x_{k+1} - x_k$  und  $y_k = \nabla f(x_{k+1}) - \nabla f(x_k)$  (siehe auch Skript);

10 **end**

---

**Aufgabe R2** (Globalisiertes BFGS-Verfahren)

Implementieren Sie das globalisierte BFGS-Verfahren (Algorithmus 1) in `matlab`.

Wählen Sie

$$\gamma = 0.001, \quad \theta = 0.9 \quad \text{und} \quad H_0^{-1} = I,$$

und verwenden Sie im Algorithmus, wie in den vorigen Rechnerübungen gelernt, eine relaxierte Abbruchbedingung an die Norm des Gradienten. Verwenden Sie die Funktion zur Bestimmung der Powell-Wolfe-Schrittweite vom zweiten Rechnerübungsblatt.

Testen Sie Ihr Verfahren an den Funktionen  $f_1$  und  $f_2$  aus der vorigen Aufgabe. Vergleichen Sie auch die Anzahl der Iterationen und die Laufzeit des BFGS-Algorithmus mit dem globalisierten- und dem CG-Newton-Verfahren für diese Funktionen.

---

**Hausübung**

---

**Aufgabe H1** (Charakterisierung der Lösung des TR-Problems)

(4 Punkte)

Sei  $H \in \mathbb{R}^{n,n}$  symmetrisch und  $c \in \mathbb{R}^n$ . Für die quadratische Funktion  $q : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ ,

$$q(s) = c^T s + \frac{1}{2} s^T H s,$$

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

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

Zeigen Sie:

- (a) Das Trust-Region-Problem (TP) besitzt eine Lösung.
- (b) Falls für ein  $\bar{s} \in \mathbb{R}^n$  ein  $\lambda \geq 0$  existiert, so dass die Bedingungen
  - i.  $(H + \lambda I)\bar{s} = -c$ ,
  - ii.  $(H + \lambda I)$  positiv semidefinit,
  - iii.  $(\|\bar{s}\|_2 - \Delta)\lambda = 0$ , d.h. es gilt 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:* Betrachten Sie als Hilfe 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:* Wir werden noch sehen, dass die Bedingungen unter (b) tatsächlich auch notwendige Optimalitätsbedingungen sind.

**Aufgabe H2** (Lösen des TR-Problems)

(6 Punkte)

Wir betrachten nochmals das Problem TP aus Aufgabe H1, mit den gegebenen Werten  $\Delta = \sqrt{2}$ ,

$$c = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix} \quad \text{und} \quad H = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}.$$

- (a) Geben Sie die notwendigen und hinreichenden Optimalitätsbedingungen aus H1 konkret an.
- (b) Berechnen Sie  $s(\lambda) := -(H + \lambda I)^{-1}c$ , wobei  $\lambda > \max\{0, -\lambda_{\min}(H)\}$  und  $p(\lambda) := \|s(\lambda)\|_2$ .
- (c) Bestimmen Sie die Optimallösung des Trust-Region-Problems. Zeichnen Sie die Funktionen  $p(\lambda) - \Delta$  und  $\frac{1}{p(\lambda)} - \frac{1}{\Delta}$  als Funktionen in  $\lambda$  auf einem geeigneten Intervall. Was fällt Ihnen auf?

**Aufgabe H3** (Beispiel zu Trust-Region-Modellen)

(4 Punkte)

Sei  $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  gegeben durch einen kleinen Bruder der Rosenbrock-Funktion, nämlich

$$f(x_1, x_2) = 10(x_2 - x_1^2)^2 + (1 - x_1)^2.$$

Das quadratische Modell dieser Funktion ist gegeben durch

$$q(s) := f(x) + \nabla f(x)^T s + \frac{1}{2} s^T \nabla^2 f(x) s.$$

Zeichnen Sie jeweils die Höhenlinien des quadratischen Modells im Punkt  $x_1 = (0, -1)^T$  und  $x_2 = (0, 0.5)^T$  (z.B. mit `matlab`) und fügen Sie die Trust Regions, die durch  $\Delta \in \{0.5, 1, 1.5, 2\}$  gegeben sind, ein. Geben Sie anhand der Bilder an, wo sich die Lösung des jeweiligen TR-Problems befindet. Vergleichen Sie auch die tatsächlichen Höhenlinien von  $f$  und die Trust Regions um  $x_2$ .