

## Übungen zur Optimierung 3

### H39. KKT-Bedingungen für Trust-Region-Probleme (ca. 5 Punkte)

Sei  $q : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $q(s) = g^T s + \frac{1}{2} s^T H s$ , quadratisch mit  $g \in \mathbb{R}^n$  und  $H = H^T \in \mathbb{R}^{n \times n}$ . Für  $\Delta > 0$  betrachten wir das Trust-Region-Problem

$$\min q(s) \quad \text{u.d.N.} \quad \|s\| \leq \Delta. \quad (\text{TR})$$

Sei nun  $s^* \in \mathbb{R}^n$  eine globale Lösung von (TR).

- a) Zeigen Sie, dass bei geeigneter Umformulierung der Nebenbedingung  $\|s\| \leq \Delta$  im Punkt  $s^*$  die KKT-Bedingungen gelten und dass diese die folgende Form haben:

Es gibt  $\lambda \geq 0$  mit

(1)  $(H + \lambda I)s^* = -g$ .

(2) Entweder  $\|s^*\| = \Delta$  oder  $\|s^*\| < \Delta$  und  $\lambda = 0$ .

- b) Zeigen Sie, dass in  $s^*$  die notwendigen Optimalitätsbedingungen 2. Ordnung gelten und geben Sie diese an. Inwiefern sind diese schwächer als die in **H33** bewiesene Charakterisierung von  $s^*$ ?

### H40. Hinreichende Bedingungen 2. Ordnung (ca. 5 Punkte)

Wir betrachten das Optimierungsproblem (P) mit  $n = 2$ ,  $m = 1$ ,

$$\min f(x) = x_1^2 - x_2^2, \quad g(x) = x_1^2 - x_2 \leq 0.$$

- a) Weisen Sie nach, daß  $x^* = 0$  ein KKT-Punkt von (P) ist und bestimmen Sie den zugehörigen Lagrange-Multiplikator  $\lambda^*$ .
- b) Bestimmen Sie den Tangentialraum  $T_a(g, x^*)$  und den Kegel  $T_+(g, x^*, \lambda^*)$ .
- c) Zeigen Sie, daß die Matrix  $\nabla_{xx}^2 L(x^*, \lambda^*)$  auf dem Tangentialraum  $T_a(g, x^*)$  positiv definit ist.
- d) Begründen Sie, daß (CQ2) in  $(x^*, \lambda^*)$  erfüllt ist, daß aber die notwendigen Optimalitätsbedingungen 2. Ordnung nicht gelten. Folgern Sie, daß  $x^*$  keine lokale Lösung von (P) sein kann. Verifizieren Sie dies, indem Sie eine Folge  $(x^k) \subset X$  mit  $x^k \rightarrow x^*$  und  $f(x^k) < f(x^*)$  angeben.

**H41. Penaltyverfahren** (ca. 7 Punkte)

Gegeben sei ein quadratisches Optimierungsproblem

$$\min f(x) := c^T x + \frac{1}{2} x^T C x \quad \text{u.d.N. } h(x) := Hx = 0 \quad (\text{QP})$$

mit einer symmetrischen und positiv definiten Matrix  $C \in \mathbb{R}^{n \times n}$ , einer Matrix  $H \in \mathbb{R}^{p \times n}$  mit vollem Zeilenrang und einem Vektor  $c \in \mathbb{R}^n$ .

a) Finden Sie zu festem  $\alpha > 0$  das Minimum  $x(\alpha)$  der quadratischen Penaltyfunktion

$$P_\alpha(x) := f(x) + \frac{\alpha}{2} \|h(x)\|^2.$$

**Tipp:** Verwenden Sie die Sherman-Morrison-Woodbury-Formel aus **H28**.

b) Berechnen Sie  $x^* = \lim_{\alpha \rightarrow \infty} x(\alpha)$ .

c) Zeigen Sie, dass  $x^*$  Lösung von (QP) ist.

**H42. Exakte Penalty Funktionen** (ca. 5 Punkte)

Gegeben sei das restringiertes Optimierungsproblem der Form

$$\min_{x \in X} f(x) \quad (\text{P2})$$

mit  $f$  stetig differenzierbar und  $X \subset \mathbb{R}^n$ . Wir betrachten Penalty-Funktionen der Form

$$P_\alpha^r(x) = f(x) + \alpha r(x),$$

wobei  $r : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  stetig ist mit

$$r(x) \geq 0 \quad \text{für alle } x \in \mathbb{R}^n, \quad r(x) = 0 \quad \text{für alle } x \in X.$$

Sei nun  $x^*$  ein lokales Minimum von (P2) mit  $\nabla f(x^*) \neq 0$ .

Zeigen Sie: Ist  $P_\alpha^r$  exakt in  $x^*$ , dann ist  $r$  in  $x^*$  nicht differenzierbar.

**Abgabe:** Mittwoch, 11.07.2007 bis 14:15 Uhr im Briefkasten Optimierung 3 im Untergeschoss

Bitte schreiben Sie neben **Namen** und **Matrikelnummer** auch die **Nummer Ihrer Übungsgruppe** auf die Abgabe.