

## Optimierung – 3. Übungsblatt.

Bitte bearbeiten Sie die Übungsaufgaben in festen Zweiergruppen.

**Abgabetermin:** Donnerstag, 02.05.2019 vor der Übung.

**Aufgabe 1 (3 Punkte):** Es seien  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ ,  $b \in \mathbb{R}^m$  und die Funktion

$$f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}, \quad f(x) = \frac{1}{2} \|Ax - b\|_2^2$$

gegeben. Berechnen Sie den Gradienten und die Hesse-Matrix von  $f$ . Zeigen Sie, daß die Hesse-Matrix positiv semidefinit ist. Zeigen Sie weiter, daß die Hesse-Matrix genau dann positiv definit ist, wenn  $A$  injektiv ist.

**Aufgabe 2 (5 Punkte):** Sei  $\mathcal{F} \subseteq \mathbb{R}^n$  eine nichtleere, offene und konvexe Menge. Beweisen Sie die folgenden Aussagen:

a) Falls  $f$  differenzierbar in  $\mathcal{F}$  ist, so ist gleichmäßige Konvexität äquivalent zur Existenz eines  $\alpha > 0$ , sodaß

$$f(y) - f(x) \geq f'(x)(y - x) + \alpha \|x - y\|^2 \quad \forall x, y \in \mathcal{F}$$

gilt.

b) Falls  $f$  zweimal stetig differenzierbar ist, so ist gleichmäßige Konvexität äquivalent zur Existenz einer von  $x \in \mathcal{F}$  unabhängigen Konstante  $\beta > 0$ , sodaß

$$h^\top f''(x)h \geq \beta \|h\|^2 \quad \forall h \in \mathbb{R}^n$$

gilt.

**Aufgabe 3 (4 Punkte):** Wählt man Suchrichtungen, die fast senkrecht zum Gradienten liegen, so kann es passieren, daß das Abstiegsverfahren nicht gegen einen stationären Punkt konvergiert. Um dies zu sehen betrachte man die Funktion

$$f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}, \quad f(x) = \frac{1}{2}(x_1^2 + x_2^2).$$

Als Suchrichtung wählen wir die Folge

$$d^k := g^k - 2^{-k-2} \nabla f(x^k).$$

Dabei sei  $g^k \perp \nabla f(x^k)$  so gewählt, daß  $\|d^k\| = \|\nabla f(x^k)\|$ . Zeigen Sie, daß das Abstiegsverfahren mit dieser Abstiegsrichtung und zulässiger Schrittweitenwahl für keinen Startpunkt  $x^0 \in \mathbb{R}^2 \setminus \{0\}$  gegen den einzigen stationären Punkt  $x^* = 0$  von  $f$  konvergiert und daß  $x^*$  auch kein Häufungspunkt der Folge  $\{x^k\}$  ist.

**Aufgabe 4 (8 Punkte):** Es sei  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  eine steige Funktion, die zweimal stetig differenzierbar in einer nichtleeren, offenen und konvexen Menge  $D$  ist. Für  $x^0 \in \mathbb{R}^n$  gelte  $N(f, f(x^0)) \subset D$ . Zudem existiere ein  $\alpha_1 > 0$  mit

$$h^\top f''(x)h \geq \alpha_1 \|h\|^2 \quad \forall h \in \mathbb{R}^n, \forall x \in D,$$

d. h. es gilt gleichmäßige positive Definitheit von  $f''$  auf  $D$ .

- a) Zeigen Sie, daß dann die Niveaumenge  $N(f, f(x^0))$  konvex und kompakt ist.  
*Hinweis: Zeigen Sie, daß für alle  $x \in N(f, f(x^0))$  die Abschätzung*

$$\|x - x^0\| \leq \frac{2}{\alpha_1} \|\nabla f(x^0)\|$$

*gilt.*

- b) Beweisen Sie zudem, daß für alle  $x \in N(f, f(x^0))$  und alle  $h \in \mathbb{R}^n$  gilt: Es existieren  $\alpha_2 > 0$  und  $\beta_1 > 0$ , sodaß

- $\|f''(x)\| \leq \alpha_2$ ;
- $\|f''(x)^{-1}\| \leq \beta_2 := 1/\alpha_1$ ;
- $\beta_1 \|h\|^2 \leq h^\top f''(x)^{-1} h \leq \beta_2 \|h\|^2$ .

- c) Folgern Sie nun aus den obigen Aussagen, daß die Newton-Richtung  $d := -f''(x)^{-1} \nabla f(x)$  für  $x \in N(f, f(x^0))$  streng gradientenbezogen ist.