

## Übungen zu Mathematische Optimierung I

5. (1P) Sei  $K \subseteq \mathbb{R}^n$  konvex mit  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  stetig differenzierbar auf  $K$ . Man zeige, daß  $f$  streng konvex auf  $K$  genau dann ist, wenn für alle  $x, y \in K$  mit  $x \neq y$  gilt

$$f(y) > f(x) + (y - x)^T \nabla f(x).$$

6. (2P) Sei  $f(x) = x_1^3 - x_1^2 x_2 + 2x_2^2$ ,  $M_1 = \{x \in \mathbb{R}^2: x_1 > 0, x_2 > 0\}$  und  $M_2 = \{x \in \mathbb{R}^2: x_1 \geq 0, x_2 \leq 0\}$ . Überprüfen Sie unter Ausnutzung der Sätze der Vorlesung, ob  $f$  über  $M_1$  bzw.  $M_2$  relative Minimalstellen besitzt.
7. (2P) Sei  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  aus  $C^2$ , und  $K \subseteq \mathbb{R}^n$  möge konvex sein und einen inneren Punkt enthalten. Dann ist  $f$  über  $K$  konvex genau dann, wenn  $H_f$  über  $K$  positiv semidefinit ist.
8. Eine  $C^1$ -Funktion  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  heißt pseudokonvex, wenn für alle  $x, y \in \mathbb{R}^n$

$$f(y) \geq f(x) \quad \text{aus} \quad (y - x)^T \nabla f(x) \geq 0$$

folgt. Man zeige:

- (a) (1P) Jede über dem  $\mathbb{R}^n$  konvexe Funktion ist pseudokonvex.
- (b) (1P) Die Umkehrung von (a) gilt nicht.
- (c) (1P) Sei  $f$  pseudokonvex und der zulässige Bereich  $M$  konvex. Ferner gelte  $d^T \nabla f(x^*) \geq 0$  für alle in  $x^* \in M$  zulässigen Richtungen  $d$ . Dann ist  $x^*$  globaler Minimalpunkt von  $f$  über  $M$ .