

141. Wir betrachten nochmals das Gauss-Newton Verfahren aus Aufgabe 139 vom letzten Übungsblatt.

- (a) Das Verfahren erzeuge eine gegen  $x^*$  konvergente Folge  $\{x^k\}$ . Weiters sei  $F(x^*) = 0$  und  $J_F(x^*)$  habe vollen Spaltenrang. Interpretieren Sie das Gauss-Newton-Verfahren als Newton-artiges Verfahren und zeigen Sie, dass es unter den angegebenen Bedingungen q-superlinear gegen  $x^*$  konvergiert.
- (b) Betrachten Sie nun den Fall  $F : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^2$  mit

$$F(x) = \begin{pmatrix} x \\ x^2/4 + 1 \end{pmatrix}.$$

Bestimmen Sie die globale Lösung  $x^*$  von (KQ), zeigen Sie dass das Gauss-Newton-Verfahren für  $0 < |x^0| < 2$  gegen  $x^*$  konvergiert und untersuchen Sie das Konvergenzverhalten? Wieso ist Teil (a) nicht anwendbar?

142. Beweisen Sie die beiden folgenden Hilfsaussagen, die in der Herleitung von Quasi-Newton-Formeln in der Vorlesung verwendet wurden:

- (a) Für alle  $w \in \mathbb{R}^n$  gilt  $\|w\| = \max_{\|x\|=1} |w^t x|$ .
- (b) Für alle  $v, w \in \mathbb{R}^n$  gilt  $\|vw^t\| = \|v\| \|w\|$ .

143. Seien  $f : \mathbb{R}^n \mapsto \mathbb{R}$  eine 2-mal stetig differenzierbare Funktion,  $x^* \in \mathbb{R}^n$ ,  $\{H^{(k)}\}$  eine Folge von symmetrischen Matrizen über  $\mathbb{R}$  und  $\{x^{(k)}\}$  eine Folge die gegen  $x^*$  superlinear konvergiert. Zeigen Sie dass, die folgenden beiden Aussagen zueinander äquivalent sind:

- (a) Es gilt  $\|(\nabla^2 f(x^{(k)}) - H^{(k)})(x^{(k+1)} - x^{(k)})\| = o(\|x^{(k+1)} - x^{(k)}\|)$ .
- (b) Es gilt  $\|\nabla f(x^{(k+1)}) - \nabla f(x^{(k)}) - H^{(k)}(x^{(k+1)} - x^{(k)})\| = o(\|x^{(k+1)} - x^{(k)}\|)$ .

144. Gegeben sei das quadratische Optimierungsproblem  $\min \frac{1}{2}x^t Q x + c^t x + \gamma$  wobei  $c \in \mathbb{R}^n$  und  $Q$  eine symmetrische, positiv definite  $n \times n$  Matrix über  $\mathbb{R}$  ist.

Betrachten Sie das lokale Quasi Newton-Verfahren mit SR1 (symmetrischer Rang 1) Update und wenden Sie es auf  $f$  an.

- (0) Wähle  $x^{(0)} \in \mathbb{R}^n$ , und  $H^{(0)}$  symmetrisch und invertierbar.  $k := 0$
- (1) Falls  $\nabla f(x^{(k)}) = 0$ , STOP.
- (2) Berechne  $d^{(k)}$  durch Lösen von

$$H^{(k)} d^{(k)} = -\nabla f(x^{(k)})$$

- (3) Setze  $x^{(k+1)} = x^{(k)} + d^{(k)}$ ,  $s^{(k)} = d^{(k)}$ ,  $y^{(k)} = \nabla f(x^{(k+1)}) - \nabla f(x^{(k)})$
- (4) Setze

$$H^{(k+1)} = H^{(k)} + \frac{(y^{(k)} - H^{(k)} s^{(k)})(y^{(k)} - H^{(k)} s^{(k)})^t}{(y^{(k)} - H^{(k)} s^{(k)})^t s^{(k)}}$$

- (5) Setze  $k := k + 1$  und gehe zu (1).

Wir nehmen an, dass  $(y^{(k)} - H^{(k)} s^{(k)})^t s^{(k)} \neq 0$  für alle  $k$  gilt. Zeigen Sie, dass dann folgendes gilt

- (a)  $H^{(k)} s^{(j)} = y^{(j)}$  für alle  $j = 0, \dots, k - 1$ .
- (b) Das Verfahren findet spätestens im  $n$ -ten Schritt das Minimum.
- (c) Wenn  $n$  Schritte ausgeführt werden und die zugehörigen  $n$  Suchrichtungen linear unabhängig sind, dann gilt  $H^{(n)} = Q$  (d.h.  $H^{(n)}$  approximiert die Hessematrix exakt).
- (d) Aus  $H^{(k)}$  positiv definit und  $(s^{(k)})^t y^{(k)} > 0$  folgt nicht, dass  $H^{(k+1)}$  positiv definit ist.

145. Gegeben sei das quadratische Optimierungsproblem  $\min \frac{1}{2}x^t Qx + c^t x \gamma$  mit  $n = 3$ ,

$$Q = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 4 \end{pmatrix} \quad c = \begin{pmatrix} 8 \\ 9 \\ 8 \end{pmatrix}$$

Starten Sie mit  $x^{(0)} = (0, 0, 0)^t$  und  $H^{(0)} = I$ . Wenden Sie das in Aufgabe 144 beschriebene Verfahren an.

146. Gegeben seien die  $n \times m$  Matrizen  $U, V$  über  $\mathbb{R}$  sowie eine  $n \times n$  Matrix  $A$  über  $\mathbb{R}$  und eine  $m \times m$  Matrix über  $\mathbb{R}$ .  $A$  und  $S$  seien invertierbar.

(a) Zeigen Sie dass die Matrix  $M$  mit  $M := A + USV^t$  genau dann invertierbar ist, wenn  $W := S^{-1} + V^t A^{-1} U$  invertierbar ist und dass im Fall der Existenz von  $M^{-1}$  folgendes gilt:

$$M^{-1} = A^{-1} - A^{-1} U W^{-1} V^t A^{-1}.$$

(b) Übertragen Sie den Fall aus 146a, um die in der Vorlesung erwähnte Resultat für den Fall einer Rang-1-Modifikation  $M := A + uv^t$  mit  $u, v \in \mathbb{R}^n$  zu zeigen:  $M$  ist invertierbar genau dann wenn  $1 + v^t A^{-1} u \neq 0$  gilt und dann gilt

$$M^{-1} = \left( I - \frac{A^{-1} u v^t}{1 + v^t A^{-1} u} \right) A^{-1}.$$

(c) Verwenden Sie die Formel aus Teil 146b, um die zur Updateformel aus Aufgabe 144 inverse symmetrische Rang 1 Updateformel

$$(H^{(k+1)})^{-1} = B^{(k+1)} = B^{(k)} + \frac{(s^{(k)} - B^{(k)} y^{(k)})(s^{(k)} - B^{(k)} y^{(k)})^t}{(s^{(k)} - B^{(k)} y^{(k)})^t y^{(k)}}$$

herzuleiten.

147. Sei  $H$  eine symmetrische  $n \times n$  Matrix über  $\mathbb{R}$  und seien  $u \in \mathbb{R}^n$  und  $\gamma \in \mathbb{R}$ .

Der Update  $H^+ = H + \gamma u u^t$  wird symmetrischer Rang-1-Update genannt. Zeigen Sie, dass sich als eindeutige Lösung der Quasi-Newtongleichung  $H^+ s = y$  folgende Formel für den Rang-1-Update ergibt

$$H^+ = H + \frac{(y - Hs)(y - Hs)^t}{(y - Hs)^t s}$$

sofern  $(y - Hs)^t s \neq 0$  gilt.

148. Sei  $H$  eine symmetrische und positive definite  $n \times n$  Matrix über  $\mathbb{R}$  und seien  $u, v \in \mathbb{R}^n$  und  $\gamma, \delta \in \mathbb{R}$ . Zeigen Sie, dass man die direkte BFGS-Formel als Rang-2-Update der Form  $H^+ = H + \gamma u^t u + \delta v^t v$  interpretieren kann.

149. Wenden Sie das BFGS-Quasi Newtonverfahren auf das Beispiel aus Aufgabe 145 an. Wieviele Schritte werden benötigt? Wie ist dies zu erklären?

150. Rechnen Sie nach, dass  $H^{(k+1)} s^{(k)} = y^{(k)}$  gilt für  $H^{(k+1)}$  aus der (direkten) BFGS-Updateformel

$$H^{(k+1)} = H^{(k)} + \frac{y^{(k)}(y^{(k)})^t}{(y^{(k)})^t s^{(k)}} - \frac{H^{(k)} s^{(k)}(H^{(k)} s^{(k)})^t}{s^{(k)} H^{(k)} (s^{(k)})^t}.$$

151. Sei wiederum  $H^{(k+1)}$  aus  $H^{(k)}$  mittels der BFGS-Update Regel erzeugt.

- (a) Zeigen Sie, dass  $H^{(k+1)}$  positiv definit ist, wenn  $(y^k)^t s^k > 0$ .
- (b) Zeigen Sie, dass wenn die Wolfe-Powell-Bedingung Schrittweitenstrategie mit  $\rho < 1$  verwendet wird, und somit die gewählte Schrittweite  $t_k$

$$|d^k \nabla f(x^k + t_k d^k)| \leq \rho |(d^k)^t \nabla f(x^k)|$$

erfüllt, dass dann  $(y^k)^t s^k > 0$  gilt und somit die Matrix  $H_{k+1}$  positiv definit ist, wenn  $H_k$  positiv definit ist.