

• Bemerkung:

- ⊕ Im Gegensatz zum GV (q-linear) konvergiert das Newton-Verfahren sehr schnell (q-quadratisch)!
- ⊖ Nur lokale Konvergenz, d.h. $x^{(0)} \in U(x^*)$!
 \rightsquigarrow gedämpftes Newton mit Liniensuche!
- ⊖ $H_f(x^{(k)})$ bzw. $J_f(x^{(k)})$ wird benötigt und in jedem Newton-Schritt ist lineares GS zu lösen!
 $J_f(x^{(k)}) s^{(k)} = d^{(k)}$
 \rightsquigarrow BFGS

• Algorithmus 5.11: $F(x) = 0$ bzw. $\nabla f(x) = 0$

Startnäherung: $x^{(0)} \in \mathbb{R}^n$, $B^{(0)}$, $\varepsilon = 10^{-L}$ ges

Iteration: $k = 0, 1, \dots, k_{\text{stop}}$

$$d^{(k)} = -F(x^{(k)})$$

$$\|d^{(k)}\| \leq \varepsilon \|d^{(0)}\| \implies \text{STOP}$$

$$B^{(k)} s^{(k)} = d^{(k)} \quad (\text{Lin. GS lösen})$$

$\alpha^{(k+1)}$ = Schrittweitenwahl (Liniensuche)

$$x^{(k+1)} = x^{(k)} + \alpha^{(k+1)} s^{(k)}$$

$$B^{(k+1)} = \text{Newton, BFGS, } \dots \quad (?)$$

$$B^{(k)} = J_f(x^{(k)}) = H_f(x^{(k)})$$

$\alpha^{(k+1)} = 1$ - Newton, $\alpha^{(k+1)} < 1$ gedämpftes Neo.

$$B^{(k+1)} = B^{(k)} + \dots \quad (14) \quad \text{BFGS} \rightarrow \text{Pkt. 5.1.4.}$$