

Übungen zur Vorlesung Nichtglatte Optimierung und Anwendungen

G15. Die min-NCP-Funktion

Betrachte die Minimums-Funktion

$$\phi \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} = \min(a, b).$$

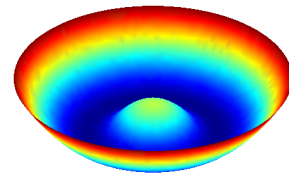
- a) Berechnen Sie $\partial_B \phi \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix}$ und $\partial^{cl} \phi \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix}$.
- b) Zeigen Sie, dass für jeden Punkt $x = \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2$ die Approximationseigenschaft gilt

$$\sup_{M \in \partial^{cl} \phi(x+s)} |\phi(x+s) - \phi(x) - Ms| = O(\|s\|^2) \quad \text{für } \|s\| \rightarrow 0$$

G16. Hindernisproblem

Die Auslenkung $y : \Omega \mapsto \mathbb{R}$ einer am Rand fixierten Membran unter einer Kraft $f : \Omega \mapsto \mathbb{R}$ über einem Hindernis auf Höhe $g : \Omega \mapsto (-\infty, 0)$ läßt sich als Minimum des Energiefunktionalns durch Lösen des Problems

$$\min_{y \in H_0^1(\Omega)} \int_{\Omega} \left(\frac{\kappa}{2} \nabla y(x)^T \nabla y(x) - f(x)^T y(x) \right) dx \quad \text{s.t. } y \geq g$$



mit einer Elastizitätskonstanten $\kappa > 0$ und dem Sobolevraum

$$H_0^1(\Omega) := \{y \in L^2(\Omega) : \nabla y \in L^2(\Omega)^2, y|_{\partial\Omega} = 0\}$$

bestimmen (∇y ist im schwachen Sinne und $y|_{\partial\Omega}$ als Spur zu verstehen).

Durch Diskretisierung erhält man ein endlichdimensionales Problem der Form

$$\min_{\vec{y} \in \mathbb{R}^n} \frac{1}{2} \vec{y}^T A \vec{y} - \vec{f}^T M \vec{y} \quad \text{s.t. } \vec{y} \geq \vec{g} \quad (H_h)$$

mit den symmetrisch positiv definiten Matrizen $A \in \mathbb{R}^{n,n}$ (Steifigkeitsmatrix) und $M \in \mathbb{R}^{n,n}$ (Massenmatrix).

- a) Zeigen Sie, dass (H_h) eine eindeutige Lösung \vec{y}^* besitzt.
- b) Stellen Sie die KKT-Bedingungen für (H_h) auf.
- c) Schreiben Sie die KKT-Bedingungen über die min-NCP-Funktion als nichtglattes Gleichungssystem.
- d) Geben Sie das Clarksche Subdifferential für das System aus c) an und begründen Sie, dass damit das verallgemeinerte Newton-Verfahren lokal q-superlinear gegen die Lösung konvergiert.

G17. Clarkesches Subdifferential für konvexe Funktionen

Man kann folgendes zeigen: Sei $f : U \rightarrow \mathbb{R}$ konvex auf der offenen konvexen Menge $U \subset \mathbb{R}^n$.
Dann gilt $\partial^{cl} f = \partial f^T$ auf U .

Beweisen Sie die Inklusion

$$\partial^{cl} f \subset \partial f^T$$

Hinweis: Sie dürfen verwenden, dass in Differenzierbarkeitspunkten x gilt: $f(y) - f(x) \geq \nabla f(x)^T(y - x) \quad \forall y$.