



Programmierblatt 3.

zu bearbeiten bis: **Freitag, 25.05.2018**

Problemstellung.

Es sei $\Omega \subset \mathbb{R}^2$ und $h, y_d \in L^2(\Omega)$ und $\lambda > 0$ gegeben. Für $y \in H_0^1(\Omega)$ und $u \in L^2(\Omega)$, betrachten wir die Optimalsteuerungsaufgabe

$$\left. \begin{aligned} &\text{minimiere } J(y, u) = \frac{1}{2} \int_{\Omega} |y - y_d|^2 \, d\mathbf{x} + \frac{\lambda}{2} \int_{\Omega} |u|^2 \, d\mathbf{x} \\ &\text{unter den Nebenbedingungen } -\Delta y = u + h \text{ in } \Omega, \quad y = 0 \text{ auf } \Gamma \\ &\text{und } u_a \leq u \leq u_b \text{ in } \Omega. \end{aligned} \right\} \quad (1)$$

Anstelle des projizierten Gradientenverfahrens wollen wir nun die primal-duale Aktive-Mengen-Strategie zur Lösung der Diskretisierung von (1) verwenden.

Numerische Umsetzung.

Um das Problem (1) zu diskretisieren, verwenden wir, wie auf den vorherigen Übungsblättern, stückweise konstante Finite Elemente für die Steuerung u und stückweise lineare, global stetige Finite Elemente für den Zustand y , den adjungierten Zustand p , den gewünschten Zustand y_d und die Hilfsfunktion h . Die daraus resultierenden Steifigkeits- und Massenmatrizen bezeichnen wir wie üblich mit \mathbf{K} , \mathbf{M} , \mathbf{B} und \mathbf{D} .

Das diskretisierte Optimalitätssystem

$$\begin{aligned} \mathbf{K}\mathbf{y} &= \mathbf{B}\mathbf{u} + \mathbf{M}\mathbf{h}, \quad \mathbf{u}_a \leq \mathbf{u} \leq \mathbf{u}_b \\ \mathbf{K}\mathbf{p} &= \mathbf{M}(\mathbf{y} - \mathbf{y}_d), \\ (\lambda\mathbf{D}\mathbf{u} + \mathbf{B}^\top\mathbf{p})^\top(\mathbf{v} - \mathbf{u}) &\geq 0, \quad \text{für alle } \mathbf{u}_a \leq \mathbf{v} \leq \mathbf{u}_b. \end{aligned}$$

lösen wir mit Hilfe der *primal-dualen Aktiven-Mengen-Strategie*. Mit

$$\boldsymbol{\mu} := -((\lambda\mathbf{D})^{-1}\mathbf{B}^\top\mathbf{p} + \mathbf{u})$$

gilt für die Komponenten des optimalen Vektors \mathbf{u}

$$\mathbf{u}_i = \begin{cases} \mathbf{u}_{a,i}, & \text{falls } \mathbf{u}_i + \boldsymbol{\mu}_i < \mathbf{u}_{a,i}, \\ \boldsymbol{\mu}_i + \mathbf{u}_i, & \text{falls } \mathbf{u}_i + \boldsymbol{\mu}_i \in [\mathbf{u}_{a,i}, \mathbf{u}_{b,i}], \\ \mathbf{u}_{b,i}, & \text{falls } \mathbf{u}_i + \boldsymbol{\mu}_i > \mathbf{u}_{b,i}, \end{cases} \quad \text{für } i = 1, \dots, n_T.$$

Die Grösse $\mathbf{u} + \boldsymbol{\mu}$ ist also ein Indikator dafür, welcher der Nebenbedingungen gerade aktiv ist. Wählen wir als Startwerte $\mathbf{u}^{(0)} = \boldsymbol{\mu}^{(0)} = \mathbf{0}$, ergeben sich die aktiven bzw. inaktiven Mengen zu

$$\begin{aligned} A_k^a &= \{i \in \{1, \dots, n_T\} : \mathbf{u}_i^{(k)} + \boldsymbol{\mu}_i^{(k)} < \mathbf{u}_{a,i}\}, \\ A_k^b &= \{i \in \{1, \dots, n_T\} : \mathbf{u}_i^{(k)} + \boldsymbol{\mu}_i^{(k)} > \mathbf{u}_{b,i}\}, \\ I_k &= \{1, \dots, n_T\} \setminus (A_k^a \cup A_k^b). \end{aligned}$$

Die entsprechenden charakteristischen Funktionen werden wie folgt in Matrizen übersetzt:

$$\mathbf{X}_{a,ii}^{(k)} = \begin{cases} 1, & \text{falls } i \in A_k^a, \\ 0, & \text{sonst,} \end{cases} \quad \text{und} \quad \mathbf{X}_{b,ii}^{(k)} = \begin{cases} 1, & \text{falls } i \in A_k^b, \\ 0, & \text{sonst.} \end{cases}$$

Mit

$$\mathbf{E} := (\lambda \mathbf{D})^{-1} (\mathbf{I} - \mathbf{X}_a^{(k)} - \mathbf{X}_b^{(k)})$$

ist schließlich in jedem Schritt das lineare Gleichungssystem

$$\begin{bmatrix} \mathbf{0} & \mathbf{K} & -\mathbf{B} \\ \mathbf{K} & -\mathbf{M} & \mathbf{0} \\ \mathbf{E}\mathbf{B}^\top & \mathbf{0} & \mathbf{I} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} \mathbf{p}^{(k+1)} \\ \mathbf{y}^{(k+1)} \\ \mathbf{u}^{(k+1)} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{M}\mathbf{h} \\ -\mathbf{M}\mathbf{y}_d \\ \mathbf{X}_a^{(k)} \mathbf{u}_a + \mathbf{X}_b^{(k)} \mathbf{u}_b \end{bmatrix} \quad (2)$$

zu lösen. Hieraus lässt sich wiederum

$$\boldsymbol{\mu}^{(k+1)} = -((\lambda \mathbf{D})^{-1} \mathbf{B}^\top \mathbf{p}^{(k+1)} + \mathbf{u}^{(k+1)})$$

berechnen. Man kann zeigen, dass dieses Verfahren nach endlich vielen Schritten konvergiert. Wenn sich beide aktiven Mengen erstmalig nicht mehr verändern, ist die Konvergenz erreicht und das Verfahren wird abgebrochen.

Algorithmus 1 Aktive-Mengen-Strategie

```

Setze  $\mathbf{p}^{(0)} = \mathbf{u}^{(0)} = \boldsymbol{\mu}^{(0)} = \mathbf{0}$ 
Berechne  $\mathbf{X}_a^{(0)}$  und  $\mathbf{X}_b^{(0)}$ 
for  $k = 1, 2, \dots$  do
  Berechne  $\mathbf{E}$ 
  Löse (2)
  Berechne  $\boldsymbol{\mu}^{(k)}$ 
  Berechne  $\mathbf{X}_a^{(k)}$  und  $\mathbf{X}_b^{(k)}$ 
  if  $\mathbf{X}_a^{(k)} = \mathbf{X}_a^{(k-1)}$  und  $\mathbf{X}_b^{(k)} = \mathbf{X}_b^{(k-1)}$  then
    Brich das Verfahren ab
  end if
end for

```

Aufgabe 1.

- (a) Schreiben Sie eine Funktion

$$[\mathbf{y}, \mathbf{u}, \mathbf{p}] = \text{optimal_control_active_set}(\dots),$$

welche die Aktive-Mengen-Strategie mit Hilfe von Finiten Elementen implementiert.

- (b) Gegeben seien die Funktionen

$$\begin{aligned} h(\mathbf{x}) &= 2\pi^2 \sin(\pi x_1) \sin(\pi x_2) + \text{sign}(-\sin(8\pi x_1) \sin(8\pi x_2)), \\ y_d(\mathbf{x}) &= \sin(\pi x_1) \sin(\pi x_2) + \sin(8\pi x_1) \sin(8\pi x_2), \end{aligned}$$

die Box-Beschränkungen

$$-1 \leq u(\mathbf{x}) \leq 1,$$

$\Omega = (0, 1)^2$ und $\lambda = 10^{-6}$. Lösen Sie das Problem (1) mit Hilfe der Aktiven-Mengen-Strategie. Um die Daten auf dem Gitter sinnvoll auflösen zu können, sollten mindestens drei Verfeinerungsstufen für die Triangulierung verwendet werden. Visualisieren Sie die Lösungen \mathbf{p} , \mathbf{y} und \mathbf{u} auf Level 7. Die exakten Lösungen sind

$$\begin{aligned} p(\mathbf{x}) &= -\frac{1}{128\pi^2} \sin(8\pi x_1) \sin(8\pi x_2), \\ u(\mathbf{x}) &= -\text{sign}(p(\mathbf{x})), \\ y(\mathbf{x}) &= \sin(\pi x_1) \sin(\pi x_2). \end{aligned}$$

Bestimmen Sie die Lösungen y_ℓ , p_ℓ von (1) auf den Leveln $\ell = 4, \dots, 8$. Berechnen Sie dann für alle ℓ die Fehler $\|y_\ell - y\|_{L^2(\Omega)}$ sowie $\|p_\ell - p\|_{L^2(\Omega)}$ und plotten Sie diese gegen die Anzahl der Level. y_ℓ sollte mindestens linear konvergieren, für p_ℓ sollte sich quadratische Konvergenz einstellen.