1 09.12.2020 Form Optimierung

1.1 Formulierung des Problems

Die Formoptimierung ist ein Optimierungsproblem mit PDG als Nebenbedingungen. Es hat die folgende Gestalt:

$$\begin{array}{ll}
\min & J(v, u) \\
s.t. & \dots
\end{array}$$

Wobei J(v, u) unsere Zielfunktion ist, die aus mehreren Termen besteht, v ist ein Phasenfeld und u die zugehoerige Loesung der linearen Elastizitaet bzw. minimiert die Elastische Energie. Ist die Loesung u eindeutig, koennen wir u als u(v) ausdrucken und J(v, u) auf eine Variable reduzieren:

$$\hat{J}(v) = J(v, u(v))$$

Man nennt v auch Control/ Steuerungs Variable, u den associated State, \hat{J} das reduzierte Funktional und das Problem allgemein Optimale Steuerung. Konkret haben wir (Vergleiche Kapitel 1):

$$E(u,v) = \underbrace{\int_{\Omega} \chi(v)(\sigma(u) : \varepsilon(u)) \, dx}_{\text{gespeicherte Elastische Energie}} - \underbrace{\int_{\partial \Omega} g \cdot u \, ds}_{\text{Nachgiebigkeit}}$$

Statt nur der Charakterristischen Funktion, bedient man sich dem Hard-soft-approach. Dies hat den Vorteil, dass u, wo kein Material ist, nicht beliebig ist:

$$E(u,v) = \int_{\Omega} ((1-\delta)\chi(v) + \delta)\sigma(u) : \varepsilon(u) dx + \int_{\partial\Omega} g \cdot u ds$$

Ausserdem soll v=1 auf $\Gamma\subseteq\partial\Omega$ und g>0 auf Γ sein. Nun kommen wir zum Ziel Funktional:

$$J(u,v) := \int_{\partial\Omega} g \cdot u ds + \alpha \int_{\Omega} \frac{1}{2} (\epsilon |\nabla v|^2 + \frac{1}{\epsilon} \psi(v)) dx + \beta \int_{\Omega} \chi(v) dx$$

Insgesamt sieht unser Problem (P) wie folgt aus:

$$\min_{u,v} \ J(u,v) \tag{1}$$

s.t.
$$u = min_{u'}E(u', v)$$
 (2)

$$v \in V_{\text{admissible}}$$
 (3)

1.2 Lösen in Fenics

1.2.1 Dolfin-Adjoint

Wir werden Dolfin-Adjoint (PyAdjoint) brauchen. Um dies zu installieren geht man wie folgt vor (http://www.dolfin-adjoint.org/en/latest/download/):

- In Anaconda: conda install dolfin-adjoint
- In Docker: Image quay.io/dolfinadjoint/pyadjoint
- In Ubuntu: pip install git+https://github.com/dolfin-adjoint/pyadjoint.git@2019.1.0

Die Berechnung von \hat{J} und $\partial_v \hat{J}$ l $\tilde{\mathbb{A}}$ \mathbb{Z} uft in Dolfin-Adjoint automatisch ab. Die Theorie dahinter findet man im Kapital 1. Dabei benutzt Dolfin-Adjoint das tape- und annotate feature. Diese zeichnen alle Rechnungen von Fenics auf, wobei die Gleichungen mit ihren Abh $\tilde{\mathbb{A}}$ \mathbb{Z} ngigkeiten nochmal seperat abegspeichert werden, d. h. dass man im Programmablauf die Nebenbedingung einmal f $\tilde{\mathbb{A}}$ 4 r irgendein beliebiges v l $\tilde{\mathbb{A}}$ 4 sen muss. Danach liegt es auf dem Tape vor und kann abgerufen werden. Nun muss das Ziel Funktional mit den unabh $\tilde{\mathbb{A}}$ $^{\alpha}$ ngigen Variablen explizit angegeben werden. Danach werden \hat{J} und $\partial_v \hat{J}$ automatisch berechnet.

Dolfin-Adjoint bietet au Aerdem eine angepasste Version von scipy.minimize, welche Fenics Funktionen versteht.

1.2.2 Das Grundgerýst

```
\begin{array}{lll} & \text{from dolfin\_adjoint import } * \\ & \text{mesh} = .. \\ & V = .. \\ & u = Function(V) \\ & \dots \\ & E = .. \\ & J = .. \\ & solve(..E..) \\ & (Zusammenf\tilde{A}_4^1 gen \ der \ letzten \ beiden \ \tilde{A} \, bungen) \\ & Jhat = ReducedFunctional(assemle(J), Control(v)) \\ & v = minimize(Jhat) \end{array}
```

Die Funktion minimize(Jhat) hat einige Parameter. Darunter die Options, welche durch

```
options = {'disp': True, 'ftol': 1e-8, 'gtol': 1e-8}
```

defniert werden. Die Option 'disp' besagt, ob nach jeder Iteration etwas zur \tilde{A}_{4}^{1} ck gegeben werden soll, 'ftol' ist die Toleranz in Bezug auf die \tilde{A} nderung des Funktionswertes und

'gtol' ist die Toleranz in Bezug auf die Norm des Gradienten (Abbruchkriterien). Desweiteren kann man durch method = '...' die Methode, die benutzt werden soll, angeben. Hier zum Beispiel:

- Nelder-Mead
- L-BFGS-B (Quasi-Newton-Verfahren kommt mit Bounds zurecht)

Als bounds werden auch Fenics Funktionen \tilde{A}_{4}^{1} bergeben. Zum Beispiel:

```
lb = project(Constant(-1000), V)
bc.apply(lb.vector())

ub = project(Constant(1000), V)
bc.apply(ub.vector())

v = minimize(Jhat, bounds=(lb, ub))
```

1.2.3 Dolfin-Adjoint Taylor Test

Zur Erinnerung:

Berechnung von $\hat{J}(v)$ die im Hintergrund passiert:

- u(v) als $L\tilde{A}$ ¶sung von $\partial_u E(u,v) = 0$ $f\tilde{A}_4^1r$ gegebenes v
- $\hat{J}(v) = J(v, u(v))$ " $\partial_v \hat{J}(v)$ ":
 - u(v) als Lösung von $\partial_u E(u,v) = 0$ fÃ $\frac{1}{4}$ r gegebenes v
 - $\partial_u \partial_u E(u,v)(p) = \partial_u J(u,v)$ (p (Lagrange Multiplikator) wird berechnet, adjungierten Gleichung)
 - $\partial_v \hat{J}(v) = \partial_u \partial_v E(u(v), v)(p) + \partial_v J(v, u(v))$

Da das ganze im Hintergrund passiert, sollte man checken, ob die Ableitungen richtig berechnet werden, denn es kann zu Fehlern kommen. Nicht alle Konstrukte werden unterst \tilde{A}_{4}^{1} tzt z. B. Expression(...). Eine andere Fehlerquelle ist die Falscherkennung von Abh \tilde{A} \mathbb{Z} ngigkeiten z. B. wenn Randwerte auf Knoten doppelt definiert werden (auch wenn sie gleich sind). Zum testen bietet Dolfin-Adjoint auch eine Funktion, die als Basis die Taylor Entwicklung verwenden:

$$\hat{J}(v + h\phi) = \hat{J}(v) + \partial_v \hat{J}(v)(h\phi) + O(h^2)$$

```
taylor_test (Jhat, v, phi) oder wenn man einen linearen Abfall haben m\tilde{A}\Pchte: taylor_test (Jhat, v, phi, dJdm = 0)
```

1.2.4 Beispiel Szenarien

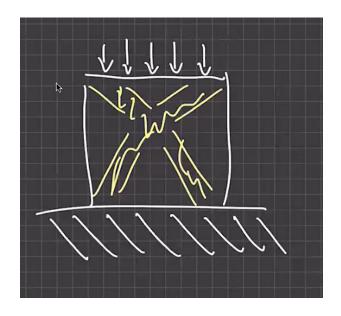


Abbildung 1: Carrier Plate

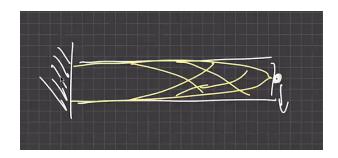


Abbildung 2: Cantilever beam

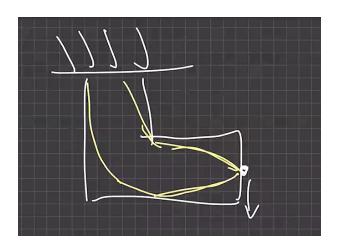


Abbildung 3: L-Shape