

## NumPDE II - Blatt 6

Nachdem wir jetzt eine reduzierte Basis mittels des Greedy-Algorithmus erstellen können und auch einen effizienten Fehlerschätzer für die Zustandsvariable  $u$  haben, sollen nun Fehlerschätzer für das lineare Output-Funktional

$$s(\mu) = \ell(u(\mu)) := \int_{\bar{\Omega}} u(x; \mu) dx, \quad \bar{\Omega} := [0.4, 0.6] \times [0.4, 0.6],$$

implementiert werden.

### Vorbereitung:

Im Material zu diesem Blatt sind die folgenden Funktionen leicht verändert worden, um die FE-Größen für das Output-Funktional zu erhalten: `getInitFEM`, `performPreAssembling` und `assembleFemPre`. Außerdem gibt es noch die zusätzliche Funktion `getDualSol`, sowie eine Hilfsfunktion `initFEMOutput`.

- Schauen Sie sich kurz die Änderungen an, insbesondere die Speicherung der benötigten vorassemblierten Größen in der Funktion `performPreAssembling`.

### Aufgabe 1 (Output-Fehlerschätzer, simple Version)

Der einfachste Fehlerschätzer für  $s_N(\mu) := \ell(u_N(\mu))$  ist gegeben durch

$$s^N(\mu) - s_N(\mu) \leq \Delta_N^{\text{out}}(\mu) := \|\ell\|_{X'} \cdot \Delta_N(\mu).$$

- a) Wie kann für gegebene RB-Lösungskoeffizienten  $\underline{u}_N(\mu)$  die Output-Approximation  $\ell(u_N(\mu))$  in  $\mathcal{O}(N)$  Operationen berechnet werden? Wie erhält man  $\|\ell\|_{X'}$  und damit den Fehlerschätzer?

*Hinweis: siehe Behandlung der rechten Seite  $f$  der PDE.*

- b) Ergänzen Sie die Berechnung der nötigen Offline-Komponenten im Greedy-Training.
- c) Ergänzen Sie die Berechnung der Approximation  $s_N(\mu)$  in Zeile 93 im Skript `blatt6.m`.
- d) Schreiben Sie die (einzeilige) Funktion `getErrEstOut_simple`, welche  $\Delta_N^{\text{out}}(\mu)$  berechnen soll, und vergleichen Sie Fehler und Fehlerschätzer (Zeilen 96-97 in `blatt6.m`).

### Aufgabe 2 (Output-Fehlerschätzer, primal-duale Version)

Der Fehlerschätzer aus Aufgabe 1 ist oft ziemlich grob. Eine Alternative bieten primal-duale Ansätze. Dabei betrachten wir die Output-Approximation

$$s_{N, \tilde{N}}(\mu) := \ell(u_N(\mu)) - r_N(z_{\tilde{N}}(\mu); \mu),$$

wobei  $r_N(\cdot; \mu)$  das primale Residuum und  $z_{\tilde{N}}$  eine Lösung des reduzierten dualen Problems

$$a(w, z_{\tilde{N}}(\mu); \mu) = -\ell(w) \quad \forall w \in \tilde{X}_{\tilde{N}}$$

ist. (Notation dualer Fehlerschätzer:  $\|z(\mu) - z_N(\mu)\| \leq \tilde{\Delta}_{\tilde{N}}(\mu)$ .)

- a) Zeigen Sie, dass sich der primal-duale Fehlerschätzer aus Proposition 9.12 noch verbessern lässt zu

$$s^{\mathcal{N}}(\mu) - s_{N, \tilde{N}}(\mu) \leq \Delta_{N, \tilde{N}}^{\text{out}}(\mu) := \alpha_{\text{LB}}(\mu) \Delta_N(\mu) \tilde{\Delta}_{\tilde{N}}(\mu).$$

*Hinweis: Es gilt  $r_N(z_{\tilde{N}}; \mu) = a(e_N, z_{\tilde{N}}; \mu)$  (warum?).*

- b) Es gibt verschiedene Vorgehensweisen zur Konstruktion von  $\tilde{X}_{\tilde{N}}$ . Wir werden hier den dualen RB-Raum völlig unabhängig vom primalen Raum  $X_N$  erzeugen. Schreiben Sie eine Funktion `trainDualRB_Greedy`, welche das Greedy-Training für  $\tilde{X}_{\tilde{N}}$  durchführt.

*Hinweis: Die Funktion `trainRB_Greedy` kann dazu zum allergrößten Teil einfach kopiert werden.*

- c) Wie kann  $s_{N, \tilde{N}}(\mu)$  online berechnet werden (in Matrix-Vektor-Schreibweise)? Welche Größen müssen dafür offline noch aufgestellt werden? Ergänzen Sie diese im dualen Greedy und schreiben Sie eine Funktion `getOutputAppr` zur Berechnung von  $s_{N, \tilde{N}}(\mu)$ .
- d) Implementieren Sie nun noch den Einzeiler `getErrEstOut_primaldual` zur Berechnung von  $\Delta_{N, \tilde{N}}^{\text{out}}(\mu)$  und vergleichen Sie wieder Fehler und Fehlerschätzer sowie die Effektivitäten beider Ansätze (Zeilen 146-166 in `blatt6.m`).