

7

Erste Programmieraufgabe:

Implementieren Sie das Finite-Differenzen-Verfahren in MATLAB und lösen Sie (P) numerisch für

$$f(x, y) = \sin(\pi xy) \pi^2 (x^2 + y^2)$$

$$g(x, y) = \begin{cases} 0 & \text{für } x=0 \text{ oder } y=0 \\ \sin(x\pi) & \text{für } y=1 \\ \sin(y\pi) & \text{für } x=1 \end{cases}$$

Exakte Lösung:  $u(x, y) = \sin(\pi xy)$  (nachrechnen!)

---

### Nützliche Befehle:

- Definition von  $A_h$ : `diag`, `kron`, `eye`

~~$$\text{kron}(\text{eye}(j), B) = \begin{pmatrix} B & & & \\ & B & & \\ & & \ddots & \\ & & & B \end{pmatrix}$$~~

- Definition von  $f$ : `meshgrid`
- Aufstellen der rechten Seite:  $b = \text{reshape}(beta, [J, 1])$
- Lösung des LGS:  $u = -A \setminus b$   

$$U = \text{reshape}(u, N-1, N-1)$$

$\uparrow$  Matrix                       $\uparrow$  Vektor

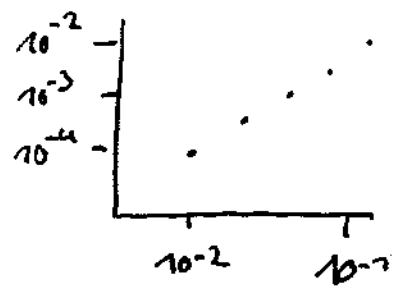
Visualisierung: `mesh`, `contour`, `subplot`, `loglog`

### Programmstruktur:

```
function [u, uex, err] = solve_pde(N, plotresult)
    x = 0:1/(N-1):1;
    y = 0:1/(N-1):1;
```

$\swarrow$  Fehler  
 $\uparrow$  num. Approx  
 $\uparrow$  exakte Lösung

Untersuchen Sie das Konvergenzverhalten, indem Sie den Approximationsfehler in der  $\infty$ -Norm für verschiedene  $N$  bestimmen und in logarithmischen Achsen plotten:



Fehler =  $O(h^2)$

Method-Befehl: `loglog`

Vorteile von Finiten Differenzen:

- Konzeptuell einfach (Theorie und Implementierung)

Nachteile:

- Anpassung an allgemeine Gebiete  $\Omega \subseteq \mathbb{R}^d$  ist mühsam
- Diskretisierungsmatrix ist im allgemeinen nicht symmetrisch und negativ bzw. positiv definit
- Starke Regularitätsvoraussetzungen. Konvergenzbeweise unter realistischen Voraussetzungen sind sehr mühsam.  
Beispiel: Braess S.24, Beispiel 4.6.

Diese Nachteile können durch die Methode der finiten Elemente weitgehend behoben werden.

## 2. Schwache Lösungen elliptischer Randwertprobleme

### 2.1. ~~Das~~ Grundprinzip und Motivation

Modellproblem: Poisson-Gleichung mit homogenen Dirichlet-Randbed.

$$(2.1) \begin{cases} -\Delta u = f & \text{in } \Omega \\ u = 0 & \text{auf } \Gamma \end{cases}$$

Sei: sei  $\Omega \subseteq \mathbb{R}^d$  beschränktes Gebiet (d.h. offen, zusammenhängend, nicht leer) mit „glatten“ Rand  $\Gamma$

$f: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  gegebene stetige Funktion

$u: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  unbekannte Lösung

$\Delta$  Laplace-Operator, d.h.  $\Delta u = \sum_{j=1}^d \partial_{x_j}^2 u$

Bezeichnungen:

- $C^k(\Omega) = C^k(\Omega, \mathbb{R}) = \{u: \Omega \rightarrow \mathbb{R}, u \text{ k-mal stetig differenzierbar}\}$
- $C_c^k(\Omega) = \{v \in C^k(\Omega) \text{ und } \overline{\{x \in \Omega: v(x) \neq 0\}}$  ist kompakte Teilmenge von  $\Omega\}$

Lemma 2.1 (Green'sche Formel)

Sei  $v, w \in C^1(\Omega) \cap C(\bar{\Omega})$ . Dann gilt für jedes  $i=1, \dots, d$

$$\int_{\Omega} (\partial_{x_i} v(x)) w(x) dx = \int_{\Gamma} v(x) w(x) \eta_i(x) d\sigma(x) - \int_{\Omega} v(x) \partial_{x_i} w(x) dx$$

Dabei ist  $\eta(x) = (\eta_1(x), \dots, \eta_d(x))^T$  der äußere Normalenvektor im Punkt  $x \in \Gamma$ .



Bemerkung: Dies ist eine Verallgemeinerung der partiellen Integration

$$\int_a^b v'(x) w(x) dx = [v(x) w(x)]_{x=a}^b - \int_a^b v(x) w'(x) dx$$

für  $d=1$  und  $\Omega = (a, b)$ .

Herleitung der variationalen Formelierung: Multipliziere die PDE mit einer Testfunktion  $v \in C_c^1(\Omega)$ , integriere und wende Green an.

$$-\Delta u = f \implies \int_{\Omega} \sum_{i=1}^d (\partial_{x_i}^2 u) v(x) dx = \int_{\Omega} f(x) v(x) dx$$

$$\begin{aligned} \text{Green} &= -\frac{d}{2} \int_{\Gamma} (\partial_{x_i} u(x)) v(x) \eta_i(x) d\sigma + \frac{d}{2} \int_{\Omega} (\partial_{x_i} u(x)) (\partial_{x_i} v(x)) dx \\ &= 0 \text{ da } v \in C_c^1(\Omega) \end{aligned}$$

Erhalte also

$$(2.2) \quad a(u, v) = l(v) \quad \forall v \in C_c^1(\Omega)$$

mit Bilinearform 
$$a(u, v) := \sum_{i=1}^d \int_{\Omega} (\partial_{x_i} u(x)) (\partial_{x_i} v(x)) dx$$

und Linearform 
$$l(v) := \int_{\Omega} f(x) v(x) dx$$

Falls  $u \in C^2(\Omega) \cap C(\bar{\Omega})$  ist, sind (2.1) und (2.2) äquivalent.

Aber: In (2.2) treten nur erste Ableitungen auf. Brauche weniger Regularität.

Ansatz für die Konstruktion von numerischen Verfahren:

Gehe nicht von (2.1) aus, sondern von (2.2), d.h.

Suche  $v_0$  derart, dass  $u \in V_{00}$

$$a(u, v) = l(v) \quad \forall v \in V \quad (V \text{ geeigneter Vektorraum, Details später})$$

Numerische Approximation: Wähle  $N$ -dimensionalen Unterraum

$V_N \subseteq V$  und suche  $u_N \in V_N$  derart dass

$$a(u_N, v_N) = l(v_N) \quad \forall v_N \in V_N$$

~~Handwritten scribbles~~

~~Sei  $\{\varphi_1, \dots, \varphi_N\}$  eine Basis von  $V_N$ ,  $\varphi_i: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$~~

~~$$\Rightarrow u_N = \sum_{i=1}^N \mu_i \varphi_i \text{ mit } \mu_i \in \mathbb{R}, \quad v_N = \sum_{i=1}^N \nu_i \varphi_i \text{ mit } \nu_i \in \mathbb{R}$$~~

~~17~~ Bemerkung: Wenn man  $V$  und  $V_N$  „richtig“ wählt, dann ist die Bilinearform  $a(\cdot, \cdot)$  sogar ein Skalarprodukt.

~~17~~  
17

Wegen

$$a(u, v) = l(v) \quad \forall v \in V, \quad V_N \subseteq V$$

folgt insbesondere

$$a(u, v_N) = l(v_N) \quad \forall v \in V_N$$

und damit

$$a(u - u_N, v_N) = a(u, v_N) - a(u_N, v_N) = l(v_N) - l(v_N) = 0$$

für alle  $v_N \in V_N$ . Der Fehler  $u - u_N$  ist also orthogonal bezüglich  $a(\cdot, \cdot)$  zum Ansatzraum  $V_N$ .

$\cdot u$   
 $\cdot u_N$   
bzgl.  $a(\cdot, \cdot)$

$\Rightarrow$  Galerkin-Bedingung

Sei nun  $\{\varphi_1, \dots, \varphi_N\}$  eine Basis von  $V_N$ , d.h.  $\varphi_i: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ .

Es gibt also  $\hat{u}_1, \dots, \hat{u}_N$  ~~und~~ und  $\hat{v}_1, \dots, \hat{v}_N$  d.h., dass

$$u_N = \sum_{i=1}^N \hat{u}_i \varphi_i \quad \text{und} \quad v_N = \sum_{i=1}^N \hat{v}_i \varphi_i$$

Setze ~~ein~~ ein und verwende (Bi-)Linearität:

$$a(u_N, v_N) = a\left(\sum_{i=1}^N \hat{u}_i \varphi_i, \sum_{j=1}^N \hat{v}_j \varphi_j\right) = \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N \hat{u}_i \hat{v}_j \underbrace{a(\varphi_i, \varphi_j)}_{\in \mathbb{R}}$$

$$\parallel$$
$$l(v_N) = l\left(\sum_{j=1}^N \hat{v}_j \varphi_j\right) = \sum_{j=1}^N \hat{v}_j \underbrace{l(\varphi_j)}_{\in \mathbb{R}} \quad \forall v_N \in V_N$$

bzw.  $\forall \hat{v}_1, \dots, \hat{v}_N$

18

Matrix-Vektor-Notation:

$$(2.3) \quad \hat{v}^T A \hat{u} = \hat{v}^T b \quad \forall \hat{v} \in \mathbb{R}^N$$

mit  $\hat{v} = \begin{pmatrix} \hat{v}_1 \\ \vdots \\ \hat{v}_N \end{pmatrix}$ ,  $\hat{u} = \begin{pmatrix} \hat{u}_1 \\ \vdots \\ \hat{u}_N \end{pmatrix}$ ,  $A = (a(\varphi_i, \varphi_j))_{i,j} \in \mathbb{R}^{N \times N}$ ,  $b = \begin{pmatrix} b(\varphi_1) \\ \vdots \\ b(\varphi_N) \end{pmatrix}$

(2.3) gilt insbesondere für  $\hat{v} = e_k := (0, \dots, 0, \underset{\uparrow k}{1}, 0, \dots, 0)^T$ .

Also ist (2.3) äquivalent zum linearen Gleichungssystem (LGS)

$$A \hat{u} = b.$$

Hat das LGS eine Lösung?

Nach Definition ist  $a(\cdot, \cdot)$  symmetrisch, d.h.  $a(\varphi_i, \varphi_j) = a(\varphi_j, \varphi_i)$

$\Rightarrow A = A^T$  symmetrisch.

Falls  $a(u, v) > 0 \quad \forall v \in V, v \neq 0$  ist  $A$  positiv definit.

Dann existiert also eine eindeutige Lösung  $\hat{u}$  des LGS.

Erhalte  $u_N$  aus  $u_N = \sum_{i=1}^N \hat{u}_i \varphi_i$ .

19.4

Vorsicht mit dem Begriff "Raumdiskretisierung"!

$u_N: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  ist eine Funktion, aber  $\hat{u} \in \mathbb{R}^N$  ist ein Vektor.

Wichtige Fragen: Wie wählt man  $V$  und  $V_N$ ?

Antwort später.