

## ÜBUNGEN ZU Theorie und Numerik partieller Differentialgleichungen

<http://www.math.uni-konstanz.de/numerik/personen/volkwein/teaching>

### Blatt 9

**Abgabe: Dienstag, 12.01.2016, in der Vorlesung!**

#### Aufgabe 1 (Theorie)

(4 Punkte)

Gegeben sei die Aufgabe

$$\begin{aligned} -\Delta v &= \lambda v \text{ in } \Omega, \\ v|_{\partial\Omega} &= 0. \end{aligned} \tag{1}$$

Eine Lösung  $v \in C^2(\Omega) \cap C^0(\bar{\Omega})$ ,  $v \neq 0$ , heißt *Eigenfunktion* zum *Eigenwert*  $\lambda$ . Zeigen Sie:

- a) Für jeden Eigenwert  $\lambda$  von (1) gilt  $\lambda > 0$ .
- b) Seien  $v_1, v_2$  die Eigenfunktionen zu Eigenwerten  $\lambda_1$  und  $\lambda_2$  mit  $\lambda_1 \neq \lambda_2$ . Dann sind  $v_1$  und  $v_2$  orthogonal bezüglich des Skalarproduktes

$$\langle u, w \rangle = \int_{\Omega} u(x)w(x)dx.$$

- c) Berechnen Sie die Eigenwerte und Eigenfunktionen von (1) im Fall  $\Omega = ]0, 1[$  explizit indem Sie hierzu den *Separationsansatz*  $v(x_1, x_2) = w(x_1)z(x_2)$  verwenden.

#### Aufgabe 2 (Theorie)

(4 Punkte)

Es sei  $A \in \mathbb{R}^{N \times N}$  eine symmetrische und positiv definite Matrix. Die Vektoren  $\{d_i\}_{i=1}^{N-1}$  aus  $\mathbb{R}^N$  heißen *konjugiert* oder *A-orthogonal*, falls gilt:

$$\begin{aligned} d_i^T A d_j &= 0 \quad \text{für } i \neq j, 0 \leq i, j \leq N-1, \\ d_i^T A d_i &\neq 0 \quad \text{für } 0 \leq i \leq N-1. \end{aligned}$$

Zeigen Sie:

- a) Die Vektoren  $d_0, d_1, \dots, d_{N-1}$  bilden eine Basis des  $\mathbb{R}^N$ .

b) Gegeben sei das Gleichungssystem  $Ax = b$ . Zerlegt man die Lösung  $x = A^{-1}b$  nach der Basis  $d_0, \dots, d_{N-1}$ , so gilt:

$$x = \sum_{k=0}^{N-1} \alpha_k d_k \quad \text{mit} \quad \alpha_k = \frac{d_k^T Ax}{d_k^T A d_k}, \quad k = 0, \dots, N-1.$$

c) Für jedes  $x_0 \in \mathbb{R}^N$  liefert die für  $k \geq 0$  durch

$$x_{k+1} = x_k + \alpha_k d_k \quad \text{mit} \quad \alpha_k = \frac{-d_k^T (Ax_k - b)}{d_k^T A d_k}$$

erzeugte Folge nach höchstens  $N$  Schritten die Lösung  $x_N = A^{-1}b$ .

### Aufgabe 3 (Matlab)

(6 Punkte)

Wir betrachten eine numerisch effiziente Methode zur Lösung von großen linearen Gleichungssystemen der Form  $Ax = b$ , das *konjugierte Gradienten Verfahren* (siehe Algorithmus 1). Dieses stellt insbesondere als *iteratives* Verfahren eine Alternative zu klassischen direkten Lösungsmethoden linearer Gleichungssysteme dar, die z.B. aus der FD-Diskretisierung elliptischer Randwertprobleme resultieren.

Schreiben Sie ein Matlab-File `mycg.m` für die Funktion

```
function [x,normr,niter] = mycg(A,b,x0,tol)
```

die als Übergabewerte **ausschließlich und in dieser Reihenfolge** die Matrix **A**, die rechte Seite **b**, einen Startwert **x0** und eine Toleranz **tol** akzeptiert. Als Rückgabe erhält man die Lösung **x**, sowie die Gesamtanzahl an Iterationen **niter** und einen Residuumsvektor **normr** der Länge **niter**, der als Einträge die Normen der Residuen pro Iteration enthält.

Betrachten Sie nun hierzu die Problemstellung auf Blatt 8, Aufgabe 3, mit  $f(x, y) = 20$  und  $g(x, y) = y \cos(4\pi x)$  und lösen Sie das lineare Gleichungssystem, indem Sie das CG-Verfahren in einem `main.m`-File für verschiedene  $M = 10, 20, 40, 80$  und Toleranzen  $\tau = 10^{-1}, 10^{-2}, 10^{-4}, 10^{-6}$  aufrufen. Wählen Sie zunächst als Startwert den Nullvektor  $x_0 = \mathbf{0}$ .

1. Plotten Sie für jeden Aufruf die erhaltenen Normen der Residuen im Iterationsverlauf (Hinweis: hier könnte der Matlab Plotbefehl `semilogy` hilfreich sein).
2. Schreiben Sie die erhaltene Anzahl an Iterationen in eine Tabelle:

$\tau$	$M$			
	10	20	40	80
$10^{-1}$				
$10^{-2}$				
$10^{-4}$				
$10^{-6}$				

3. Lösen Sie das Gleichungssystem  $Ax = b$  mittels  $LU$ -Zerlegung und dem Backslash-Operator “\”. Vergleichen Sie die Differenz der Lösung mit der aus dem CG-Verfahren in der 2-Norm sowie die Rechenzeit unter Verwendung von `tic/toc` für verschiedene  $M$  und  $\tau$ . Was beobachten Sie?
4. Was stellen Sie fest, wenn Sie als Startvektor  $x_0$  nicht den Nullvektor verwenden?

---

**Algorithm 1** Conjugate Gradient Method

---

**Require:**  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ,  $b \in \mathbb{R}^n$ ,  $x^0 \in \mathbb{R}^n$ , Tolerance  $\tau \geq 0$

**Ensure:**  $A$  is positive definite

$k = 0;$

$r^0 = b - Ax^0;$

$p^0 = r^0;$

**while**  $\|r_k\| \geq \tau$  **do**

$\alpha_k = \frac{(p^k)^T r^k}{(p^k)^T A p^k};$

$x^{k+1} = x^k + \alpha_k p^k;$

$r^{k+1} = r^k - \alpha_k A p^k;$

$\beta_k = \frac{(A p^k)^T r^{k+1}}{(A p^k)^T p^k};$

$p^{k+1} = r^{k+1} - \beta_k p^k;$

$k = k + 1;$

**end while**

---