

Lineare Algebra 1

3. Exkurs

Alternativen zum Gauß-Verfahren



TECHNISCHE
UNIVERSITÄT
DARMSTADT

Prof. Dr. A. Kollross
Dirk Schröder

Fachbereich Mathematik
15. Dezember 2011

In diesem Exkurs soll das lineare Gleichungssystem $Ax = b$ mit einer Matrix $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ und einem Vektor $b \in \mathbb{R}^n$ betrachtet werden. Die Lösung des Gleichungssystems sei mit x^* bezeichnet.

Aufgabe 1 Krylovräume

Definition: Der k -te Krylov-Raum zu einer gegebenen Matrix $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ und einem Vektor $b \in \mathbb{R}^n$ ist gegeben durch

$$\mathcal{K}_k(b, A) := \text{span}\{b, Ab, A^2b, \dots, A^{k-1}b\}.$$

Zeigen Sie, dass mit dieser Definition die folgenden Aussagen äquivalent sind:

- Die Vektoren $b, Ab, \dots, A^k b$ sind linear abhängig.
- Es ist $\mathcal{K}_k(b, A) = \mathcal{K}_{k+1}(b, A)$.
- Es gilt $A\mathcal{K}_k(b, A) \subseteq \mathcal{K}_k(b, A)$, d.h. $\mathcal{K}_k(b, A)$ ist ein A -invarianter Unterraum.
- Es ist $x^* \in \mathcal{K}_k(b, A)$.

Es bezeichne $x_0 \in \mathbb{R}^n$ einen beliebigen Vektor. Das Residuum r_0 ist dann definiert als $r_0 := b - Ax_0$. Zeigen Sie die wichtige Folgerung:

Ist $k \in \mathbb{N}$ der kleinste Index mit

$$\mathcal{K}_0(r_0, A) \subsetneq \mathcal{K}_1(r_0, A) \subsetneq \dots \subsetneq \mathcal{K}_k(r_0, A) = \mathcal{K}_{k+1}(r_0, A) \quad (\text{hierbei ist } \mathcal{K}_0(r_0, A) := \{0\}),$$

so liegt die Lösung x^* bereits in dem affinen Raum $x_0 + \mathcal{K}_k(r_0, A)$.

Aufgabe 2 GMRES

Jetzt sollen die Krylov-Räume genutzt werden um eine andere Methode zum Lösen des linearen Gleichungssystems $Ax = b$ zu finden. Dazu sei $\|\cdot\|$ die euklidische Vektornorm im \mathbb{R}^n und $B \in \mathbb{R}^{n \times n}$ eine reguläre, d.h. invertierbare, Matrix. Dann wird durch

$$\|x\|_B := \|Bx\| \quad \text{für } x \in \mathbb{R}^n$$

eine neue Vektornorm im \mathbb{R}^n definiert. Für die Lösung x^* des Gleichungssystems gilt offensichtlich $\|b - Ax^*\|_B = 0$, anders gesagt verschwindet für die Lösung das Residuum. Offenbar ist die Lösung des linearen Gleichungssystems $Ax = b$ äquivalent zur Minimierung des Residuums

$$\text{minimiere } \frac{1}{2} \|b - Ax\|_B^2, \quad x \in \mathbb{R}^n.$$

Eine Optimierung über dem gesamten n -dimensionalen Raum kann sehr aufwendig sein. Die Idee der *Generalized Minimal RESiduum*-Verfahren, kurz *GMRES*-Verfahren, ist nur in Krylov-Räumen die Lösung zu suchen. Im k -ten Iterationsschritt wird nur das folgende k -dimensionale Optimierungsproblem betrachtet:

$$\text{minimiere } \frac{1}{2} \|b - Ax\|_B^2, \quad x \in x_0 + \mathcal{K}_k(r_0, A),$$

wobei $x_0 \in \mathbb{R}^n$ ein beliebiger Startvektor ist und $r_0 := b - Ax_0$ das zugehörige Residuum.

Insgesamt ergibt sich also der folgende Algorithmus zum Lösen des linearen Gleichungssystems $Ax = b$:

Algorithmus GMRES: Wähle einen Startvektor $x_0 \in \mathbb{R}^n$, eine reguläre Matrix $B \in \mathbb{R}^{n \times n}$ und setze $r_0 := b - Ax_0$.

Für $k = 1, 2, \dots$:

$$\begin{array}{l} \text{Bestimme } x_k \in \mathbb{R}^n \text{ als Lösung von} \\ \text{minimiere } \frac{1}{2} \|b - Ax\|_B^2, \quad x \in x_0 + \mathcal{K}_k(r_0, A). \end{array}$$

Wieviele Iterationsschritte benötigt der Algorithmus maximal um die Lösung des linearen Gleichungssystems zu finden?

Wichtige Aspekte des Verfahrens sind die Wahl der Matrix B und die Lösungsmethode der Optimierungsprobleme. Für das konjugierte Gradientenverfahren, kurz *CG*-Verfahren, ist bspw. $B = A^{-\frac{1}{2}}$.

Literaturhinweis: Christian Kanzow - Numerik linearer Gleichungssysteme, Springer (2004).