

## 7. Übungsblatt zur Numerischen Mathematik II

**Aufgabe 18:** Wie kann die Methode des steilsten Abstiegs zur Lösung des linearen Gleichungssystems  $Ax = b$  mit symmetrisch positiv definiten Matrix  $A$  benutzt werden?

Zeigen Sie: In der Norm  $\|v\|_A = \sqrt{v^T A v}$  gilt für den Fehler der Iterierten

$$\|x_{k+1} - x\|_A \leq \sqrt{1 - \frac{1}{\text{cond}_2(A)}} \|x_k - x\|_A.$$

( $\text{cond}_2(A) = \|A\|_2 \|A^{-1}\|_2 = \lambda_{\max}(A)/\lambda_{\min}(A)$ .) Das Verfahren konvergiert also (aber sehr langsam, falls  $A$  schlecht konditioniert ist).

Hinweis: Verwenden Sie (zum Beispiel) das folgende Grundgerüst

$$\begin{aligned} \|x_k - x\|_A^2 &= \dots = d_k^T A^{-1} d_k = \dots = d_k^T A^{-1} d_{k-1} = \dots \\ &= d_{k-1}^T A^{-1} d_{k-1} \left( 1 - \frac{d_{k-1}^T d_{k-1}}{d_{k-1}^T A d_{k-1}} \frac{d_{k-1}^T d_{k-1}}{d_{k-1}^T A^{-1} d_{k-1}} \right) \leq \dots = \|x_{k-1} - x\|_A^2 \left( 1 - \frac{1}{\text{cond}_2(A)} \right). \end{aligned}$$

Machen Sie sich klar, dass zwei aufeinanderfolgende Suchrichtungen zueinander orthogonal sind.

**Aufgabe 19:** Seien  $V \leq W \leq \mathbb{R}^n$  und  $V^\perp = \{w \in W : w^T A v = 0 \text{ für alle } v \in V\}$  der zu  $V$  konjugierte Unterraum von  $W$  ( $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  symmetrisch positiv definit). Dann existieren zu  $w \in W$  eindeutig bestimmte  $v \in V$  und  $d \in V^\perp$  mit

$$w = v + d,$$

wobei  $v = \sum_{j=0}^{k-1} \frac{(A d_j, w)}{(A d_j, d_j)} d_j$ , falls  $d_0, \dots, d_{k-1}$  eine  $A$ -orthogonale Basis von  $V$  ist (d.h.  $(A d_i, d_j) = 0$  für  $i \neq j$ ).

**Aufgabe 20:** Sei  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$  eine Matrix vom Rang  $r$ . Eine Matrix  $B$  heißt eine *Bestapproximation vom Rang  $k$*  bezüglich der Frobeniusnorm für  $A$ , falls  $\|B - A\|_F$  minimal ist unter allen  $m \times n$ -Matrizen vom Rang  $k$ , wobei  $k \leq r$ . Sei weiter  $A = U \Sigma V^T$  die Singulärwertzerlegung von  $X$  mit Spalten  $u_i$  bzw.  $v_i$  von  $U$  bzw.  $V$ . Betrachten Sie Aufgabe 16 und zeigen Sie, inwiefern

$$A_k = \sum_{i=1}^k \sigma_i u_i v_i^T$$

eine solche Bestapproximation für  $A$  darstellt, für alle  $k \leq r$ .

Man kann  $A_k$  zur Datenkompression verwenden. Für welche  $k$  stellt  $A_k$  gegenüber  $A$  tatsächlich eine Kompression dar?

Anleitung: Gehen Sie schrittweise vor:

- Zeigen Sie, dass man für eine beliebige Matrix  $M \in \mathbb{R}^{m \times n}$  mit Singulärwerten  $\rho_1, \dots, \rho_k$  für die (symmetrische) Blowup-Matrix

$$\tilde{M} = \begin{pmatrix} 0 & M \\ M^T & 0 \end{pmatrix}$$

die Eigenwerte  $\pm \rho_1, \dots, \pm \rho_k$  und 0 findet.

- Zeigen Sie dann, dass für  $\tilde{A}, \tilde{B} \in \mathbb{R}^{n \times n}$  symmetrisch mit reellen Eigenwerten  $\alpha_i$  und  $\beta_i$ , welche derart geordnet sind, dass die Summe  $\sum_{i=1}^n (\alpha_i - \beta_i)^2$  minimal wird, die Abschätzung

$$\|\tilde{A} - \tilde{B}\|_F^2 \geq \sum_{i=1}^n (\alpha_i - \beta_i)^2$$

gilt. Benutzen Sie hierfür unitäre Diagonalisierungen  $\tilde{A} = V^* A_D V$  und  $\tilde{B} = W^* B_D W$  und das Gerüst

$$\|\tilde{A} - \tilde{B}\|_F^2 = \dots = \sum_{i,j=1}^n (\alpha_i - \beta_i)^2 |u_{ij}|^2 \geq \sum_{i=1}^n (\alpha_i - \beta_i)^2$$

mit  $U = VW^*$ . Für die letzte Ungleichung überlegen Sie, dass der Ausdruck  $\sum_{i,j=1}^n (\alpha_i - \beta_j)^2 x_{ij}$  für eine Matrix  $X = (x_{ij})$  mit nichtnegativen Einträgen und Spalten- sowie Zeilensummen gleich 1 sein Minimum für  $X = I$  annimmt.

- Betrachten Sie schließlich  $A := \sum_{i=1}^r \sigma_i u_i v_i^T$  und  $B := \sum_{i=1}^k \sigma_i u_i v_i^T$ .

**Programmieraufgabe 9:** (freiwillig) Laden Sie mittels

```
load gatin
image(X)
colormap(map)
axis off
```

das Bild  $X$ . Erstellen Sie nun im Sinne der Aufgabe 20 eine Bestapproximation vom Rang  $k$  für  $X$ , wobei Sie dasjenige  $k$  wählen, für welches die Anzahl an zu speichernden Daten gegenüber  $X$  halbiert wird. Benutzen Sie die eingebaute Funktion `svd`, um eine Singulärwertzerlegung von  $X$  zu erhalten.

**Programmieraufgabe 10:** Programmieren Sie die Methode des steilsten Abstiegs ...

- (a) ... zur Lösung eines linearen Gleichungssystems  $Ax = b$  mit symmetrisch positiv definiten Matrix  $A$  und testen Sie Ihre Funktion anhand von

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 4 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad x_0 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

Hinweis: Besonders anschaulich wird die graphische Darstellung, wenn die Iterierten in ein Höhenprofil der (zu minimierenden) Funktion  $f$  eingezeichnet werden. Das geht zum Beispiel mit

```
hold on;
[x1,x2] = meshgrid(-1.2:.05:1.2,-1.2:.05:1.2);
contour(x1,x2,x1.^2 + 2*x2.^2, [0:.05:2].^2);
plot(hier sollten die Iterierten stehen, '-*', 'Linewidth', 2)
hold off;
```

- (b) ... zur Minimierung der Funktion

$$f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}, (x_1, x_2) \mapsto 100(x_2 - x_1^2)^2 + (1 - x_1)^2$$

mit Startvektor  $(-1.2, 1)$ .

Stellen Sie jeweils die ersten 50 Iterierten graphisch dar.

**Besprechung in den Übungen am 31.05.2011**

**Abgabe der Programmieraufgaben bis zum 31.05.2011 per Email an die Adresse num2ub@na.uni-tuebingen.de**