

Numerische Mathematik 2, Übungen, WS15/16, Blatt 5

Bearbeitung: Hausaufgaben bis 5.11.2015, Programmieraufgabe bis 12.11.2015

Hausaufgaben

1. Für die Tschebyscheff-Polynome, $T_m(x) = \cos(m \cdot \arccos(x))$, $m \in \mathbb{N}_0$, zeigen Sie mittels einer Induktion unter Verwendung von $T_0(x) = 1$, $T_1(x) = x$ und dem Kosinus-Additionstheorem die Rekursionsformel

$$T_{m+1}(x) = 2xT_m(x) - T_{m-1}(x), \quad m \in \mathbb{N}.$$

Weiters zeigen Sie, es gilt

$$T_m\left(\frac{1}{2}\left(x + \frac{1}{x}\right)\right) = \frac{1}{2}\left(x^m + \frac{1}{x^m}\right).$$

2. Sei $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ SPD mit Eigenvektoren $\{\mathbf{u}_i\}_{i=1}^n$ und entsprechenden Eigenwerten $\{\lambda_i\}_{i=1}^n$. Sei $\mathbf{b} \in \text{span}\{\mathbf{u}_i\}_{i=1}^k$, $1 \leq k \leq n$. Zeigen Sie, zur Lösung des Gleichungssystems $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$ konvergiert die Methode der Konjugierten Gradienten mit $\mathbf{x}_0 = 0$ nach höchstens k Iterationen. (Hinweis: Stellen Sie die Lösung $\mathbf{x}^* = A^{-1}\mathbf{b}$ bezüglich $\{\mathbf{u}_i\}_{i=1}^k$ dar. Verwenden Sie das Polynom $p(z) = \prod_{l=1}^k(1 - z/\lambda_l)$, um $\|\mathbf{x}_k - \mathbf{x}^*\|_A$ bezüglich $\|p(A)\mathbf{x}^*\|_A$ abzuschätzen.)
3. Zur Lösung des Gleichungssystems $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$, $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ regulär, sei \mathbf{x}_0 ein Anfangsvektor für ein iteratives Verfahren. Mit $\mathbf{r}_0 = \mathbf{b} - A\mathbf{x}_0$ sei $\{\mathbf{u}_j = A^{j-1}\mathbf{r}_0\}_{j=1}^i$ eine Basis für den Krylov-Unterraum $\mathcal{K}^i(A, \mathbf{r}_0) = \text{span}\{A^j\mathbf{r}_0\}_{j=0}^{i-1}$, $1 \leq i \leq n$. Für die Matrix $U_i \in \mathbb{R}^{n \times i}$ mit Spalten $\{\mathbf{u}_j\}_{j=1}^i$ zeigen Sie,

$$AU_i = U_i B_i + \mathbf{u}_{i+1} \mathbf{e}_i^\top$$

wobei $\mathbf{e}_i \in \mathbb{R}^i$ erfüllt $(\mathbf{e}_i)_j = \delta_{i,j}$ und $B_i \in \mathbb{R}^{i \times i}$ erfüllt $(B_i)_{kj} = \delta_{k,j+1}$.

Sei $U_i = Q_i R_i$, $Q_i \in \mathbb{R}^{n \times i}$, $R_i \in \mathbb{R}^{i \times i}$, so zerlegt, dass $Q_i^\top Q_i = I$ und $R_i = \{r_{kj}\}_{k,j=1}^i$ mit $r_{kj} = 0$, $k > j$. Zeigen Sie mit der obigen Gleichung, es gelten $AQ_i R_i = Q_i R_i B_i + \mathbf{u}_{i+1} \mathbf{e}_i^\top$ und

$$AQ_i = Q_i R_i B_i R_i^{-1} + \mathbf{u}_{i+1} \mathbf{e}_i^\top R_i^{-1} = Q_i \tilde{H}_i + \frac{1}{r_{ii}} \mathbf{u}_{i+1} \mathbf{e}_i^\top.$$

Zeigen Sie, \tilde{H}_i ist eine obere Hessenberg-Matrix.

(Bemerkung: Mit $U_{i+1} = Q_{i+1} R_{i+1}$, $Q_{i+1} = [Q_i, \mathbf{q}_{i+1}]$ und $R_{i+1} = [[R_i; 0], [\tilde{\mathbf{r}}; r_{i+1,i+1}]]$ folgen $\mathbf{u}_{i+1} = Q_i \tilde{\mathbf{r}} + r_{i+1,i+1} \mathbf{q}_{i+1}$ und $AQ_i = Q_i H_i + (r_{i+1,i+1}/r_{i,i}) \mathbf{q}_{i+1} \mathbf{e}_i^\top$ mit der oberen Hessenberg-Matrix $H_i = \tilde{H}_i + \tilde{\mathbf{r}} \mathbf{e}_i^\top / r_{i,i}$. Daher gilt $Q_i A Q_i^\top = H_i$, und falls A symmetrisch ist, ist H_i eine tridiagonale Matrix.)

Programmieraufgabe

Alle Codes sollen an
stephen.keeling@uni-graz.at
mit Betreff

Num2 Programmieraufgabe
per Email bis zum 12.11.2015 geschickt werden.

Seien verrauschte Daten $v : [0, 1]^2 \rightarrow \mathbb{R}$ gegeben, d.h. $v = u^* + \text{Rauschen}$, und u^* ist eine zu rekonstruierende Funktion. Die Rekonstruktion erfolgt durch die folgende anisotropische Diffusion:

$$u^*(\mathbf{x}) \approx u(\mathbf{x}, T) : \begin{cases} u_t(\mathbf{x}, t) = \nabla \cdot \left[\frac{\nabla u(\mathbf{x}, t)}{1 + |\nabla u(\mathbf{x}, t)|^2} \right], & \mathbf{x} = (x, y) \in [0, 1]^2, \quad t \in [0, T] \\ u_x(\mathbf{x}, t) = 0, \quad x \in \{0, 1\}, \quad u_y(\mathbf{x}, t) = 0, \quad y \in \{0, 1\} \\ u(\mathbf{x}, 0) = v(\mathbf{x}). \end{cases}$$

Diese Evolution sei auf dem räumlichen Gitter $\{(x_i, y_j) : x_i = ih, y_j = jh, i, j = 0, \dots, N\}$, $h = 1/N$, in \mathbb{R}^2 und dem zeitlichen Gitter $\{t^n = n \cdot dt : n = 0, \dots, M\}$, $dt = T/M$, so diskretisiert:

$$(I + dt \cdot B)\mathbf{U}^n = \mathbf{U}^{n-1}, \quad n = 1, \dots, M$$

wobei im n ten Zeitschritt die exakte Lösung so approximiert wird: $\{u(x_i, y_j, t^n)\}_{i,j=0}^N \approx \mathbf{U}^n$. Diese Daten werden als Bilder betrachtet, und die Einträge eines Bildes, z.B. \mathbf{U} , werden als $(N+1) \times (N+1)$ -Feld oder als $(N+1)^2$ -Vektor mit der lexikografischen Reihenfolge der Einträge gespeichert:

$$\langle U_{0,0}, \dots, U_{N,0}, U_{0,1}, \dots, U_{N,1}, \dots, U_{0,N}, \dots, U_{N,N} \rangle^T$$

Ein $(N+1) \times (N+1)$ Feld \mathbf{U} wird in einen $(N+1)^2$ -Vektor so umgewandelt (überschrieben):

$$\begin{aligned} \mathbf{N1} &= \mathbf{N}+1; \quad \mathbf{N1N1} = \mathbf{N1} * \mathbf{N1}; \\ \mathbf{U} &= \text{reshape}(\mathbf{U}, \mathbf{N1N1}, 1); \end{aligned}$$

und ein $(N+1)^2$ -Vektor wird in ein $(N+1) \times (N+1)$ Feld \mathbf{U} so umgewandelt (überschrieben):

$$\mathbf{U} = \text{reshape}(\mathbf{U}, \mathbf{N1}, \mathbf{N1});$$

Der räumliche Differentialoperator $\nabla \cdot [\nabla u / (1 + |\nabla u|^2)]$ wird so approximiert, dass das Produkt $B\mathbf{U}$ Komponenten hat, die folgendermaßen gegeben werden:

$$|\nabla U|_{i+1/2,j}^2 = \left[\frac{U_{i+1,j} - U_{i,j}}{h} \right]^2 + \left[\frac{1}{2} \left(\frac{U_{i,j^+} - U_{i,j^-}}{(j^+ - j^-)h} + \frac{U_{i+1,j^+} - U_{i+1,j^-}}{(j^+ - j^-)h} \right) \right]^2$$

$$j^+ = \min(j+1, N), \quad j^- = \max(j-1, 0), \quad i = 0, \dots, N-1, \quad j = 0, \dots, N$$

$$|\nabla U|_{i,j+1/2}^2 = \left[\frac{U_{i,j+1} - U_{i,j}}{h} \right]^2 + \left[\frac{1}{2} \left(\frac{U_{i^+,j} - U_{i^-,j}}{(i^+ - i^-)h} + \frac{U_{i^+,j+1} - U_{i^-,j+1}}{(i^+ - i^-)h} \right) \right]^2$$

$$i^+ = \min(i+1, N), \quad i^- = \max(i-1, 0), \quad i = 0, \dots, N, \quad j = 0, \dots, N-1$$

und

$$\begin{aligned} i, j = 0, \dots, N : \quad \left(\nabla \cdot \left[\frac{\nabla U}{1 + |\nabla U|^2} \right] \right)_{i,j} = \\ \underbrace{\frac{1}{1 + |\nabla_h U|_{i+1/2,j}^2} \left[\frac{U_{i+1,j} - U_{i,j}}{h} \right]}_{0 \leq i \leq N-1} - \underbrace{\frac{1}{1 + |\nabla_h U|_{i-1/2,j}^2} \left[\frac{U_{i,j} - U_{i-1,j}}{h} \right]}_{1 \leq i \leq N} + \\ \underbrace{\frac{1}{1 + |\nabla_h U|_{i,j+1/2}^2} \left[\frac{U_{i,j+1} - U_{i,j}}{h} \right]}_{0 \leq j \leq N-1} - \underbrace{\frac{1}{1 + |\nabla_h U|_{i,j-1/2}^2} \left[\frac{U_{i,j} - U_{i,j-1}}{h} \right]}_{1 \leq j \leq N} \end{aligned}$$

Diese Diskretisierung lässt sich in Matlab so umschreiben:

```

NN1 = N*N1;

% Vorwaerts-Differenzen in x
Dx = spdiags(ones(N1,1),0,N1,N1) ...
    - spdiags(ones(N1,1),-1,N1,N1);
Dx(find(sum(abs(Dx),2)~=2),:) = [];
Dx = kron(speye(N1),Dx);
Dx = Dx/h;

% Vorwaerts-Differenzen in y
Dy = spdiags(ones(N1,1),0,N1,N1) ...
    - spdiags(ones(N1,1),-1,N1,N1);
Dy(find(sum(abs(Dy),2)~=2),:) = [];
Dy = kron(Dy,speye(N1));
Dy = Dy/h;

% Zentrale Differenzen in x
Z1 = spdiags(ones(N1,1),+1,N1,N1) ...
    - spdiags(ones(N1,1),-1,N1,N1);
Z1( 1,  2) =  2.0;
Z1( 1,  1) = -2.0;
Z1(N1,N1-1) = -2.0;
Z1(N1,N1 ) =  2.0;
Z2 = spdiags(ones(N1,2),[0,1],N,N1);
Z2(find(sum(abs(Z2),2)~=2),:) = [];
Zx = kron(Z2,Z1);
Zx = Zx/(4*h);

% Zentrale Differenzen in y
Z1 = spdiags(ones(N1,1),+1,N1,N1) ...
    - spdiags(ones(N1,1),-1,N1,N1);
Z1( 1,  2) =  2.0;
Z1( 1,  1) = -2.0;
Z1(N1,N1-1) = -2.0;
Z1(N1,N1 ) =  2.0;
Z2 = spdiags(ones(N1,2),[0,1],N,N1);
Z2(find(sum(abs(Z2),2)~=2),:) = [];
Zy = kron(Z1,Z2);
Zy = Zy/(4*h);

% Koeffizienten 1/(1+|Du|^2) in Schnittstellen (i+1/2,j)
Xu = 1./(1 + (Dx*u).^2 + (Zy*u).^2);
% Koeffizienten 1/(1+|Du|^2) in Schnittstellen (i,j+1/2)
Yu = 1./(1 + (Zx*u).^2 + (Dy*u).^2);

% Diskreter Differentialoperator
B = Dx'*spdiags(Xu,0,NN1,NN1)*Dx ...
    + Dy'*spdiags(Yu,0,NN1,NN1)*Dy;

```

Schreiben Sie einen Matlab Code der Form ($N=N$, $M=M$, $T=T$, $U_{\text{star}}=u^*$, $V=U^0$, $U=U^M$)

```
U = familienv(N,M,T,Ustar,V,gon)
```

zur Lösung der obigen Systeme $(I + dt \cdot B)U^n = U^{n-1}$, $n = 1, \dots, M$, wobei für jedes n die Methode der Konjugierten Gradienten möglichst effizient implementiert werden soll. Mit `gon = true` soll das Ergebnis für jedes $n = 0, \dots, M$ so grafisch dargestellt werden:

```
subplot(1,3,1); imagesc(Ustar); colormap('gray'); axis image; axis off;
title('exakt');
subplot(1,3,2); imagesc(reshape(V,N1,N1)); colormap('gray'); axis image; axis off;
title('verrauscht');
subplot(1,3,3); imagesc(reshape(U,N1,N1)); colormap('gray'); axis image; axis off;
title('entrauscht');
drawnow;
```

In jedem Zeitschritt soll die Iteration mit dem aktuellsten U (d.h. U^{n-1}) gestartet werden. Die Lösung U^M zur Zeit $t^M = T$ soll zum Schluss der Rechnungen ausgegeben werden. Falls Sie noch weitere Parameter im Befehlsfenster ausgeben wollen, soll dies nur mit `gon=true` geschehen.

Achtung: Getestet werden die Ergebnisse z.B. mit den folgenden Daten

```
N = 101; N1 = N+1; NN1 = N*N1; N1N1 = N1*N1; N4 = round(N/4);
M = 101; T = 1;
Ustar = [zeros(N4,1);ones(N1-2*N4,1);zeros(N4,1)];
Ustar = kron(Ustar,Ustar');
V = Ustar + 0.5*randn(N1,N1);
V = reshape(V,N1N1,1);
```

und mit dem folgenden Code:

```
U = V;
for n=1:M
    Xu = 1./(1 + (Dx*U).^2 + (Zy*U).^2);
    Yu = 1./(1 + (Zx*U).^2 + (Dy*U).^2);
    B = Dx'*spdiags(Xu,0,NN1,NN1)*Dx ...
        + Dy'*spdiags(Yu,0,NN1,NN1)*Dy;
    A = speye(N1N1) + dt*B;
    U = A\U; % grafisch darstellen wenn gon = true
end
```