

Übungen zur Vorlesung Numerik I

Sommersemester 2010

PD Dr. Thorsten Hüls
Dipl.-Math. Denny Otten

Übungsblatt 10
17.06.2010

Abgabe: Donnerstag, 24.06.2010, 10:00 Uhr in das Postfach des jeweiligen Tutors.
Mo.-Tutorium: Paul Voigt, paulvoigt@web.de, Postfach 195 in V3-128
Di.-Tutorium: Denny Otten, dotten@math.uni-bielefeld.de, Postfach 44 in V3-128
Mi.-Tutorium: Ingwar Petersen, ipeterse@math.uni-bielefeld.de, Postfach 227 in V3-128

Aufgabe 26: (Invertierbarkeit von Matrizen)

2 (a) Seien $\mathbb{K} \in \{\mathbb{R}, \mathbb{C}\}$, $A \in \mathbb{K}^{m,m}$ invertierbar und $u, v \in \mathbb{K}^m$. Zeigen Sie, dass die folgenden Aussagen äquivalent sind:

(i) $B := A + uv^T$ ist invertierbar.

(ii) $\alpha := 1 + v^T A^{-1} u \neq 0$.

Hinweis: Für $\alpha \neq 0$ gilt die Formel $B^{-1} = A^{-1} - \frac{1}{\alpha} (A^{-1} uv^T A^{-1})$.
(Sherman-Morrison Formel)

(b) Sei $A = (A_{ij})_{i,j=1,\dots,m} \in \mathbb{R}^{m,m}$ mit

$$A_{ij} = \begin{cases} 2 & , i = j = 1 \\ 3 & , i = j, i = 2, \dots, m \\ 1 & , i + 1 = j, i = 1, \dots, m - 1 \\ 0 & , \text{sonst} \end{cases}$$

und $E = (E_{ij})_{i,j=1,\dots,m} \in \mathbb{R}^{m,m}$ mit zufälligen Einträgen $E_{ij} \in [-1, 1]$.

^ (iii) Bestimmen Sie die Inverse A^{-1} .

^ (iv) Berechnen Sie die Spaltensummennorm $\|A^{-1}\|_1$ von A^{-1} .

^ (v) Untersuchen Sie die Invertierbarkeit von $B_h := A + hE \in \mathbb{R}^{m,m}$ für $h \geq 0$.
Hinweis: Verwenden Sie das Banach-Lemma sowie (iii) und (iv).

^ (vi) Geben Sie eine obere Schranke \bar{h} in Abhängigkeit von m an, so dass B_h für $h \in [0, \bar{h}]$ invertierbar ist.

(6 Punkte)

Aufgabe 27: (Programmieraufgabe, Gesamtschrittverfahren, LR-Zerlegung)
Betrachten Sie das lineare Gleichungssystem

$$B_h y = b. \quad (1)$$

Hierbei sei $B_h := A + hE \in \mathbb{R}^{m,m}$ mit den Matrizen A und E aus Aufgabe 26 (b), $b := (1, \dots, 1)^T \in \mathbb{R}^m$ und $m = 1200$. Die Störung E sei wie oben zufällig gewählt (vgl. Hinweis) und die Größe der Störung sei $h = \frac{1}{1200}$ bzw. $h = \frac{1}{9}$.

- 1 (a) Implementieren Sie das Gesamtschrittverfahren (GSV), indem Sie eine Funktion der Form

$$[y, iter] = \text{GSV}(A, b, eps)$$

erzeugen. Verwenden Sie dabei zu der gegebenen Toleranz $\varepsilon > 0$ die Abbruchbedingung

$$\|y_{n+1} - y_n\|_1 \leq \varepsilon.$$

- 1 (b) Berechnen Sie mit dem Gesamtschrittverfahren eine Approximation y_{GSV} der Lösung von (1) und geben Sie die Anzahl der benötigten Iterationen des Gesamtschrittverfahrens aus. Verwenden Sie dazu die Toleranz $\varepsilon = 10^{-6}$ bzw. $\varepsilon = 10^{-12}$.
- 1 (c) Berechnen Sie mit der LR-Zerlegung (vgl. Aufgabe 18 bzw. Skript) insgesamt drei Approximationen $y_{\text{LR},1}, y_{\text{LR},2}, y_{\text{LR},3}$ der Lösung von (1) ($y_{\text{LR},1}$ ohne Pivottisierung, $y_{\text{LR},2}$ absolute Spaltenpivottisierung, $y_{\text{LR},3}$ relative Spaltenpivottisierung).
- 1 (d) Messen Sie die Laufzeiten für die einzelnen Berechnungen. Hinweis: tic, toc.
- 1 (e) Vergleichen Sie die Güte der Approximation

$$\|y - \bar{y}\|_1$$

zwischen den Lösungen $y \in \{y_{\text{GSV}}, y_{\text{LR},1}, y_{\text{LR},2}, y_{\text{LR},3}\}$ und der von Matlab gelieferten Lösung $\bar{y} = B_h \backslash b$.

- 1 (f) Interpretieren Sie die erhaltenen Ergebnisse.

Hinweis: Zur besseren Vergleichbarkeit der Lösungen verwenden Sie (in MATLAB) folgenden Programmcode zum Aufbau von E :

```
rand('state', 3);  
E = 2 * rand(m) - ones(m);
```

Hierdurch wird erreicht, dass die Zufallsmatrix E bei jedem Aufruf die gleichen Einträge besitzt.

(6 Punkte)

Aufgabe 28: (Spezielle Form der LR-Zerlegung, Aufwand)

Sei $A \in \mathbb{R}^{m,m}$ invertierbar, $u, v \in \mathbb{R}^m$ und

$$\tilde{A} := \begin{pmatrix} A & u \\ v^T & 0 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{m+1,m+1}.$$

3 (a) Zeigen Sie, dass die folgenden Aussagen äquivalent sind:

(i) \tilde{A} ist invertierbar.

(ii) $v^T A^{-1} u \neq 0$.

(b) Sei \tilde{A} invertierbar und sei die LR-Zerlegung von A bereits bekannt (d. h. $Ay = c$ kann aufgelöst werden).

2 (iii) Geben Sie einen möglichst effizienten Algorithmus zur Berechnung der Lösung von

$$\tilde{A}x = b \tag{2}$$

an, ohne für \tilde{A} die LR-Zerlegung berechnen zu müssen.

1 (iv) Wie groß ist der Aufwand zur Bestimmung der Lösung von (2), wenn die LR-Zerlegung von A bekannt ist?

(6 Punkte)

AUFGABE 26

zu (a): "(i) \Leftarrow (ii)": Es gelte $\alpha := 1 + v^T A^{-1} u \neq 0$, dann gilt

$$\begin{aligned}
 & B \cdot \left(A^{-1} - \frac{1}{\alpha} A^{-1} u v^T A^{-1} \right) \\
 \text{Def. v. } B &= (A + u v^T) \cdot \left(A^{-1} - \frac{1}{\alpha} A^{-1} u v^T A^{-1} \right) \\
 \text{ausmulti.} &= I + u v^T A^{-1} - \frac{1}{\alpha} \left(u v^T A^{-1} + u v^T A^{-1} u v^T A^{-1} \right) \\
 \text{Def. v. } \alpha &= I + u v^T A^{-1} - \frac{u(1 + v^T A^{-1} u) v^T A^{-1}}{(1 + v^T A^{-1} u)} \\
 \text{Kürzen} &= I + u v^T A^{-1} - u v^T A^{-1} = I
 \end{aligned}$$

$\Rightarrow B$ invertierbar mit $B^{-1} = \left(A^{-1} - \frac{1}{\alpha} A^{-1} u v^T A^{-1} \right)$

"(i) \Rightarrow (ii)": Sei B invertierbar. Angenommen es gilt $\alpha = 0$, dann folgt aus der Definition von α

$$\alpha := 1 + v^T A^{-1} u \stackrel{!}{=} 0 \Rightarrow v^T A^{-1} u = -1 \quad (26.1)$$

Damit gilt insbesondere $u, v \neq 0$ ($\in \mathbb{R}^m$). Weiter gilt

- A invertierbar (nach Vor.) $\Rightarrow A^{-1}$ invertierbar
 - $B = A + u v^T$ invertierbar (nach (i))
- $\Rightarrow B \cdot A^{-1}$ invertierbar

$$B \cdot A^{-1} = (A + u v^T) \cdot A^{-1} = I + u v^T A^{-1} \quad (26.2)$$

Damit gilt

$$0 \neq B \cdot A^{-1} u = \underbrace{u}_{u \neq 0} + \underbrace{u v^T A^{-1} u}_{(26.2)} = u + u \cdot \underbrace{(-1)}_{(26.1)} = 0 \quad \downarrow \text{zu } \alpha = 0$$

$B \cdot A^{-1}$ besitzt vollen Rang

$$\Rightarrow \alpha := 1 + v^T A^{-1} u \stackrel{!}{\neq} 0$$

zu (iii):

zu (b): Da die Matrix

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 3 & & 1 \\ 0 & & 3 \end{pmatrix}$$

bereits in rechter oberer Δ -Form vorliegt, ist eine Bestimmung des Inversen durch Auflösung der Gleichungssysteme

$$A \cdot y_j = e_j, \quad j = 1, \dots, 1$$

leicht möglich, wobei $y_j \in \mathbb{R}^m$ die Spalten des Inversen A^{-1} werden:

1. Schritt: ($j = m$)

$$\begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 3 & & 1 \\ 0 & & 3 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} y_{1m} \\ | \\ y_{mm} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ | \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow 2 \cdot y_{1m} + y_{2m} = 0 \Rightarrow y_{1m} = (-1)^{m-1} \cdot 3^{-(m-1)}$$

$$3 \cdot y_{2m} + y_{3m} = 0 \Rightarrow y_{2m} = (-1)^{m-2} \cdot 3^{-(m-1)}$$

$$\vdots$$

$$3 \cdot y_{m-1,m} + y_{mm} = 0 \Rightarrow y_{m-1,m} = -\frac{1}{3^2} = (-1)^1 \cdot 3^{-2}$$

$$3 \cdot y_{m,m} = 1 \Rightarrow y_{m,m} = \frac{1}{3} = (-1)^0 \cdot 3^{-1}$$

j-ter Schritt: ($1 < j < m$)

$$\begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 3 & & \\ 0 & & 3 \end{pmatrix} \cdot \underbrace{\begin{pmatrix} y_{1j} \\ y_{2j} \\ \vdots \\ y_{mj} \end{pmatrix}}_{y_j} = \underbrace{\begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}}_{e_j} \leftarrow \text{j-ter Eintrag}$$

$$\begin{aligned} \Rightarrow 2 \cdot y_{1j} + y_{2j} &= 0 & \Rightarrow y_{1j} &= \frac{1}{2} (-1)^{j-1} \cdot 3^{-(j-1)} \\ 3 \cdot y_{2j} + y_{3j} &= 0 & \Rightarrow y_{2j} &= (-1)^{j-2} \cdot 3^{-(j-2)} \\ &\vdots & & \\ 3 \cdot y_{j-1,j} + y_{jj} &= 0 & \Rightarrow y_{j-1,j} &= -\frac{1}{3} = (-1)^1 \cdot 3^{-2} \\ 3 \cdot y_{jj} + y_{j+1,j} &= 1 & \Rightarrow y_{jj} &= \frac{1}{3} = (-1)^0 \cdot 3^{-1} \\ &\vdots & \Rightarrow y_{j+1,j} &= 0 \\ 3 \cdot y_{mj} &= 0 & \Rightarrow y_{mj} &= 0 \end{aligned}$$

1. Schritt: ($j=1$)

$$\begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 3 & & \\ 0 & & 3 \end{pmatrix} \cdot \underbrace{\begin{pmatrix} y_{m1} \\ \vdots \\ y_{11} \end{pmatrix}}_{y_1} = \underbrace{\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}}_{e_1}$$

$$\begin{aligned} \Rightarrow 2 \cdot y_{m1} + y_{21} &= 1 & \Rightarrow y_{m1} &= \frac{1}{2} \\ 3 \cdot y_{21} + y_{31} &= 0 & \Rightarrow y_{21} &= 0 \\ &\vdots & & \\ 3 \cdot y_{m1} &= 0 & \Rightarrow y_{m1} &= 0 \end{aligned}$$

Insgesamt erhalten wir $A^{-1} = (y_{ij})_{\substack{i=1, \dots, m \\ j=1, \dots, m}}$ mit

$$y_{ij} = \begin{cases} \frac{1}{2} & , i=j=1 \\ \frac{1}{2} \cdot (-1)^{j-1} \cdot 3^{-(j-1)} & , i=1 \ \& \ 1 < j \leq m \\ (-1)^{j-i} \cdot 3^{-(j-i+1)} & , 2 \leq i \leq j \leq m \\ 0 & , \text{sonst} \end{cases} \begin{matrix} =: \alpha \\ =: \beta_{1j} \\ =: \delta_{ij} \end{matrix}$$

(\Rightarrow Veranschaulichung: $A^{-1} = \begin{pmatrix} \alpha & \beta_{12} & \dots & \beta_{1m} \\ 0 & \delta_{22} & \dots & \delta_{2m} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \delta_{mm} \end{pmatrix}$)

zu (iv): zur Erinnerung:

$$\|A\|_1 := \max_{j=1, \dots, m} \sum_{i=1}^m |a_{ij}| \quad (\text{Spaltensummennorm})$$

zur Aufgabe:

$$\|A^{-1}\|_1 = \max \left\{ |\alpha|, \max_{j=2, \dots, m} \left\{ |\beta_{1j}| + \sum_{i=2}^j |\delta_{ij}| \right\} \right\}$$

Es gilt:

$$|\alpha| = \frac{1}{2}$$

und

Alternativbeweis:

Setze $B = \begin{pmatrix} 3 & 1 & 0 \\ 0 & & 3 \end{pmatrix}$, $u = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$, $v = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$

$$\Rightarrow A = B + uv^T$$

Weiter gilt

$$\alpha := 1 + v^T B^{-1} u = \frac{2}{3} \neq 0$$

(a), $\alpha \neq 0$

$$\Rightarrow A \text{ ist invertierbar mit}$$

$$A^{-1} = B^{-1} - \frac{1}{\alpha} (B^{-1} u v^T B^{-1})$$

mit

$$B_{ij}^{-1} = \begin{cases} (-1)^{j+1} \left(\frac{1}{3}\right)^{j-i-1} & , j=i+k \\ & , i=1, \dots, m \\ & , k=0, \dots, m-1 \\ 0 & , \text{sonst} \end{cases}$$

$$\begin{aligned}
& |\beta_{1j}| + \sum_{i=2}^j |\gamma_{ij}| \\
&= \frac{1}{2} \cdot 3^{-(j-1)} + \sum_{i=2}^j 3^{-(j-i+1)} \\
&= \frac{1}{2} \cdot 3^{-(j-1)} + \sum_{i=0}^{j-2} 3^{-(j-i-1)} \\
&= \frac{1}{2} \cdot 3^{-(j-1)} + 3^{-(j-1)} \cdot \underbrace{\sum_{i=0}^{j-2} 3^i}_{= \frac{1-3^{j-1}}{1-3}} \\
&= \underbrace{\frac{1}{2} \cdot 3^{-(j-1)} - \frac{1}{2} \cdot 3^{-(j-1)}}_{=0} + \frac{1}{2} \cdot \underbrace{3^{-(j-1)} \cdot 3^{j-1}}_{=3^0=1} \\
&= \frac{1}{2} \quad \forall j=2, \dots, m
\end{aligned}$$

Damit folgt insgesamt

$$\|A^{-1}\|_1 = \frac{1}{2}$$

zu (v):

Banach-Lemma:

①: $A \in \mathbb{K}^{m \times m}$ invertierbar

②: $\Delta A \in \mathbb{K}^{m \times m}$ mit $\gamma := \|A^{-1}\| \cdot \|\Delta A\| < 1$

$\Rightarrow A + \Delta A$ invertierbar mit $\|(A + \Delta A)^{-1}\| \leq \frac{1}{1-\gamma} \|A^{-1}\|$

zu ①: Die Invertierbarkeit von A folgt aus (iii).

zu ②: Für $\Delta A := hE$ (Störungsterm) gilt ($h \geq 0$)

$$\|\Delta A\|_1 = \|hE\|_1 = h \cdot \|E\|_1 = h \cdot \max_{j=1, \dots, m} \sum_{i=1}^m |e_{ij}| \stackrel{h}{\leq} \max_{j=1, \dots, m} m = m \cdot h$$

nach Aufgabestellung

Daraus und aus (iv) erhalten wir

$$\gamma := \underbrace{\|A^{-1}\|_1}_{= \frac{1}{2} \text{ (iv)}} \cdot \underbrace{\|\Delta A\|_1}_{\leq m \cdot h \text{ (siehe zuvor)}} \leq \frac{m}{2} \cdot h \stackrel{!}{<} 1 \quad (26.3)$$

muss als Vor. für das Banach-Lemma erfüllt sein.

\Rightarrow Falls $\frac{m}{2} \cdot h < 1$ erfüllt ist, so ist $B_h := A + hE$ invertierbar.

zu (vi): Setze $\bar{h} = \frac{2}{m}$, dann gilt (vgl. (26.3))

$$\gamma := \|A^{-1}\|_1 \cdot \|\Delta A\|_1 \leq \frac{m}{2} \cdot h < 1 \quad \forall h \in [0, \frac{2}{m}] = [0, \bar{h}]$$

! halboffen!

(bzw. Setze $\bar{h} := \frac{2}{m} - \varepsilon$ mit $\varepsilon > 0$ beliebig, dann gilt

$$\gamma := \|A^{-1}\|_1 \cdot \|\Delta A\|_1 \leq \frac{m}{2} \cdot h \leq \frac{m}{2} \left(\frac{2}{m} - \varepsilon \right) = 1 - \frac{\varepsilon \cdot m}{2} < 1$$

! abgeschlossen!

AUFGABE 27:

Zur Wiederholung:

Gesamtverfahren (GSV): $A \in \mathbb{R}^{m \times m}$, $b \in \mathbb{R}^m$, $y \in \mathbb{R}^m$

$$\text{Löse: } Ay = b$$

Ansatz: zerlege $A = M - N$ mit $M \in \mathbb{R}^{m \times m}$ nicht invertierbar
 $N \in \mathbb{R}^{m \times m}$ (~~$N = M - A$~~)

$$\Leftrightarrow Ay = b$$

$$\Leftrightarrow (M - N)y = b$$

$$\Leftrightarrow My = Ny + b$$

$$\Leftrightarrow y = M^{-1}Ny + M^{-1}b \quad (\text{Fixpunktgleichung})$$

$$\text{Iteration: } y_{n+1} = M^{-1}Ny_n + M^{-1}b, \quad n = 0, 1, \dots$$

(+ Abbruchkriterium)

y_0 gegeben

GSV: zerlege $A = D - L - R = \begin{pmatrix} \ddots & & -R \\ & D & \\ -L & & \ddots \end{pmatrix}$, A strikt diagonaldominant!
 $\Rightarrow d_{ii} \neq 0 \quad \forall i = 1, \dots, m$

~~Ansatz~~
Ansatz: $A = M - N$ mit $M := D$
 $N := L + R$

$$\text{Iteration: } y_{n+1} = D^{-1}(L + R)y_n + D^{-1}b, \quad n = 0, 1, \dots$$

! Satz 7.7 sagt aus „wann“ und „für welche Anfangswerte“ die Fixpunktiteration konvergiert:

$$\|D^{-1}(L + R)\| < 1 \Rightarrow (y_n)_{n \in \mathbb{N}_0} \text{ konvergiert } \forall y_0 \in \mathbb{R}^m$$

(gegen die Lösung der LGS's $Ay = b$)

```

function aufgabe27
    m=1200; % Dimension des LGS's

    rand('state',3); % Zur Erzeugung von Zufallszahlen

    A=3*eye(m)+diag(ones(m-1,1),1); % Matrix A
    A(1,1)=2;
    hs=[1/1200, 1/9]; % Groesse der Stoerung
    E=2*rand(m)-ones(m); % Stoerungsmatrix
    b=ones(m,1);
    eps=[10^(-6),10^(-12)];

    zeit=zeros(length(hs),5);
    schritte=zeros(length(hs),2);
    fehler=zeros(length(hs),5);

    for i=1:length(hs)
        h=hs(i);
        Bh=A+h*E;

        % -----
        % | Aufgabenteil (b) & (d) |
        % -----
        fprintf('GSV eps(1)...\n');
        tic; [y1,schritte(i,1)]=GSV(Bh,b,eps(1)); zeit(i,1)=toc;
        fprintf('GSV eps(2)...\n');
        tic; [y2,schritte(i,2)]=GSV(Bh,b,eps(2)); zeit(i,2)=toc;
        % -----
        % | Aufgabenteil (c) & (d) |
        % -----
        fprintf('LR(o.P.)...\n');
        tic; [y3,~]=LR(Bh,b,1); zeit(i,3)=toc;
        fprintf('LR(a.P.)...\n');
        tic; [y4,~]=LR(Bh,b,2); zeit(i,4)=toc;
        fprintf('LR(r.P.)...\n');
        tic; [y5,~]=LR(Bh,b,3); zeit(i,5)=toc;
        % -----
        % | Aufgabenteil (e) & (d) |
        % -----
        fprintf('Matlab...\n');
        tic; yquer=Bh\b; zeit(i,6)=toc;

        fehler(i,1)=norm(y1-yquer,1);
        fehler(i,2)=norm(y2-yquer,1);
        fehler(i,3)=norm(y3-yquer,1);
        fehler(i,4)=norm(y4-yquer,1);
        fehler(i,5)=norm(y5-yquer,1);
    end

    % -----
    % | Ausgabe |
    % -----
    fprintf('Aufgabe 27: Untersuchung des Verhaltens des iterativen
Gesamtschrittverfahrens\n');
    fprintf

```

```

('-----
-\n\n');
    fprintf('          h      Laufzeit      Fehler      eps      schritte\n');
    for i=1:length(hs)
        fprintf('GSV      %5.4f      %7.6f      %4.3e      %1.0e      %7.0f\n',...
            [hs(i),zeit(i,1),fehler(i,1),eps(1),schritte(i,1)]);
        fprintf('GSV      %5.4f      %7.6f      %4.3e      %1.0e      %7.0f\n',...
            [hs(i),zeit(i,2),fehler(i,2),eps(2),schritte(i,2)]);
        fprintf('LR(o.P.) %5.4f      %7.6f      %4.3e\n',...
            [hs(i),zeit(i,3),fehler(i,3)]);
        fprintf('LR(a.P.) %5.4f      %7.6f      %4.3e\n',...
            [hs(i),zeit(i,4),fehler(i,4)]);
        fprintf('LR(r.P.) %5.4f      %7.6f      %4.3e\n',...
            [hs(i),zeit(i,5),fehler(i,5)]);
        fprintf('Matlab  %5.4f      %7.6f      \n',...
            [hs(i),zeit(i,6)]);
    end
end

```

```

function [y,iter]=GSV(A,b,eps)
%GSV Gesamtschrittverfahren, ein iteratives Verfahren zum Loesen linearer
% Gleichungssysteme (mit strikt diagonaldominanter Matrix)
% A      : quadratische, strikt diagonaldominante Matrix des LGS's
% b      : rechte Seite des LGS's
% tol    : Toleranz, Fehlergenauigkeit
% y      : Loesung des LGS's
% iter   : Anzahl der Iterationen, bis zum Erreichen der Genauigkeit

```

```

% Initialisierung

```

```

[m,~]=size(A);

```

```

fehler=1;

```

```

yn=ones(m,1);

```

```

iter=0;

```

```

%

```

```

% | 1. Schritt: Bestimme M=D und N=L+R |

```

```

%

```

```

M=diag(diag(A));

```

```

N=M-A;

```

```

Mi=diag(1./diag(A));

```

```

MiN=Mi*N;

```

```

%

```

```

% | 2. Schritt: Bestimme M=D und N=L+R |

```

```

%

```

```

while fehler>eps

```

```

    iter=iter+1;

```

```

    y=MiN*yn+Mi*b;

```

```

    fehler=norm(y-yn,1);

```

```

    yn=y;

```

```

end

```

```

norm(MiN,inf)

```

```

end

```

```

function [y,pivot]=LR(A,b,pivot_type)

```

→ könnte man einzeln aufholst der while-Schleife berechnen

```

%LR LR-Faktorisierung, LR-Zerlegung
% A      : quadratische Matrix des LGS's
% b      : rechte Seite des LGS's
% pivot_type : Typ der Pivotisierung
%         1 : ohne Pivotisierung
%         2 : absolute Spaltenpivotisierung
%         3 : relative Spaltenpivotisierung
% y      : Loesung des LGS's
% pivot  : Werte an den Pivotstellen

% Initialisierung
m=length(b);      % Bestimmung der Dimension des LGS's
y=zeros(m,1);    % Loesung
r=zeros(1,m);    % Pivotstellen
tau=zeros(1,m);  % Hilfsvektor
pivot=zeros(m-1,1); % Pivotwerte

% -----
% | 1. Schritt: PA=LR |
% -----
for k=1:m-1
    % A. Pivotisierung:
    % A.1. ohne Pivotisierung
    if pivot_type==1
        r(k)=k;
        pivot(k)=A(k,k);
    % A.2. absolute Spaltenpivotisierung
    elseif pivot_type==2
        Amax=0;
        for i=k:m
            if abs(A(i,k))>Amax
                Amax=A(i,k);
                r(k)=i;
                pivot(k)=A(i,k);
            end
        end
    % A.3. relative Spaltenpivotisierung
    elseif pivot_type==3
        Amax=0;
        for i=k:m
            si=0;
            for j=k:m
                si=si+abs(A(i,j));
            end
            if abs(A(i,k))/si>Amax
                Amax=abs(A(i,k))/si;
                r(k)=i;
                pivot(k)=A(i,k);
            end
        end
    end
end

% B. Zeilentausch
if (r(k)~=k)
    tau(1,:)=A(k,:);

```

```
A(k,:) = A(r(k),:);
A(r(k),:) = tau(1,:);
end

% C. Elementare Zeilenumformung
for i=k+1:m
    A(i,k) = A(i,k)/A(k,k);
    for j=k+1:m
        A(i,j) = A(i,j) - A(i,k)*A(k,j);
    end
end
end

% -----
% | 2. Schritt: Pb |
% -----
for k=1:m-1
    if (r(k) ~= k)
        tau(1,1) = b(k);
        b(k) = b(r(k));
        b(r(k)) = tau(1,1);
    end
end
end
%Anmerkung: Pb=b

% -----
% | 3. Schritt: Lu=Pb |
% -----
for i=2:m
    for j=1:i-1
        b(i) = b(i) - A(i,j)*b(j);
    end
end
end
%Anmerkung: Lu=b

% -----
% | 4. Schritt: Ry=u |
% -----
for i=m:-1:1
    for j=i+1:m
        b(i) = b(i) - A(i,j)*b(j);
    end
    b(i) = b(i)/A(i,i);
end
end

y(:,1) = b;
end
```

Aufgabe 27: Untersuchung des Verhaltens des iterativen Gesamtschrittverfahrens

	h	Laufzeit	Fehler	eps	schritte	$\ M^{-1}N\ _{\infty}$
GSV	0.0008	0.385204	2.492e-07	1e-06	20	0.7456
GSV	0.0008	0.463404	5.740e-13	1e-12	33	0.7456
LR(o.P.)	0.0008	25.886426	5.688e-13			
LR(a.P.)	0.0008	25.899552	5.688e-13			
LR(r.P.)	0.0008	36.485767	5.688e-13			
Matlab	0.0008	0.138876				
GSV	0.1111	0.747051	5.942e-07	1e-06	100	33.1854
GSV	0.1111	1.098742	1.190e-12	1e-12	175	33.1854
LR(o.P.)	0.1111	25.875188	1.309e-12			
LR(a.P.)	0.1111	25.884837	1.309e-12			
LR(r.P.)	0.1111	41.728377	1.309e-12			
Matlab	0.1111	0.148183				

Zu (f):

- Ein Vorteil des GSV's gegenüber des LR-Verfahrens liegt (trotz der relativ schlechteren ~~Matrix~~-linearen-Konvergenzordnung) in der relativ schnellen Laufzeit.
- Der Fehler des GSV's ist nur so gut wie das vorgegebene Abbruchkriterium.
- Die Laufzeit des GSV's erhöht sich zunehmend je niedriger die Toleranz ε gesetzt wird. Dies gilt ebenso für die Anzahl der benötigten Schritte (anstelle der Laufzeit).
- Die Laufzeit erhöht sich ebenfalls sehr stark, wenn man in den Fall kommt, bei dem die Matrix A nicht mehr diagonal dominant ist ($h = \frac{1}{9}$).
- $$h = \frac{1}{1200} \Rightarrow \|M^{-1}N\|_{\infty} = 0.7456 \stackrel{<1}{\Rightarrow} \text{Satz 7.7 } (y_n)_{n \in \mathbb{N}} \text{ konvergiert } \forall y_0 \in \mathbb{R}^n$$

$$h = \frac{1}{9} \Rightarrow \|M^{-1}N\|_{\infty} = 33.1854 \not< 1 \Rightarrow \text{Satz 7.7 liefert uns keine Aussage über die Konvergenz}$$
- Die Matlab-Routine ist was die Laufzeit betrifft im Vergleich zu den anderen Varianten am schnellsten.

AUFGABE 28:

zu (a): Für $x = (w, \alpha)^T \in \mathbb{K}^{m+1}$ mit $w \in \mathbb{K}^m$ und $\alpha \in \mathbb{K}$ beliebig gilt

$$\tilde{A}x = 0 \iff \begin{pmatrix} A & u \\ v^T & 0 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} w \\ \alpha \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\begin{aligned} &\iff Aw + \alpha u = 0 \quad \text{und} \quad v^T w = 0 \\ \text{Ainv.} \Rightarrow \exists A^{-1} &\iff w + \alpha \cdot A^{-1}u = 0 \quad \text{und} \quad v^T w = 0 \\ &\iff w = -\alpha A^{-1}u \quad \text{und} \quad v^T w = 0 \\ &\iff \textcircled{I} w = -\alpha A^{-1}u \quad \text{und} \quad \textcircled{II} -\alpha v^T A^{-1}u = 0 \end{aligned}$$

"(i) \iff (ii)": Sei $v^T A^{-1}u \neq 0$, dann folgt wegen \textcircled{II} , dass $\alpha = 0$ gelten muss. Dies eingesetzt in \textcircled{I} liefert $w = 0$. Damit gilt

$$\tilde{A}x = 0 \iff x := \begin{pmatrix} w \\ \alpha \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

Damit ist der Kern von \tilde{A} trivial und \tilde{A} somit invertierbar.

"(i) \implies (ii)": Angenommen es gilt $v^T A^{-1}u = 0$. Dann sind \textcircled{I} und \textcircled{II} z.B. mit $\alpha = 1$ erfüllt und liefern

$$\tilde{A} \cdot \begin{pmatrix} -A^{-1}u \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

also eine nichttriviale Lösung der homogenen Gleichung $\tilde{A}x = 0$. Damit ist \tilde{A} nicht invertierbar. \downarrow zu $v^T A^{-1}u = 0$. Also folgt $v^T A^{-1}u \neq 0$.

zu (b): zu (iii): Motivation:

$$\tilde{A}x = b \iff \begin{pmatrix} A & u \\ v^T & 0 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} w \\ \alpha \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} c \\ \beta \end{pmatrix}, \quad w, c \in \mathbb{K}^m, \alpha, \beta \in \mathbb{K}$$

$$\iff Aw + \alpha u = c \quad \text{und} \quad v^T w = \beta$$

$$\iff Aw = c - \alpha u \quad \text{und} \quad v^T w = \beta$$

Sei nun y Lösung von $Ay = c$

und z Lösung von $Az = u$

$$\iff Aw = A(y - \alpha z) \quad \text{und} \quad v^T w = \beta$$

$$\iff w = y - \alpha z \quad \text{und} \quad v^T w = \beta$$

$$\text{einsetzen} \iff w = y - \alpha z \quad \text{und} \quad v^T y - \alpha v^T z = \beta$$

$$\iff w = y - \alpha z \quad \text{und} \quad \alpha = \frac{v^T y - \beta}{v^T z}$$

Dies motiviert den folgenden Algorithmus:

Algorithmus:

1. Bestimme y mit $Ay = c$ ($m^2 = \frac{m^2}{2} + \frac{m^2}{2}$)

z mit $Az = u$ ($m^2 = \frac{m^2}{2} + \frac{m^2}{2}$)

2. Bestimme $\alpha_1 := v^T y$ (m)

$\alpha_2 := v^T z$ (m)

$\alpha := \frac{\alpha_1 - \beta}{\alpha_2}$ (1)

3. Bestimme $w := y - \alpha z$ (m)

zu (iv): Im Algorithmus stehen in jedem Schritt (in Klammern) die Anzahl der notwendigen Multiplikationen, insofern A bereits LR-zersetzt ist. Insgesamt ergibt sich daher ein Aufwand von

$$m^2 + m^2 + m + m + 1 + m = 2m^2 + 3m + 1 \sim 2m^2$$

Auflösung mit L
Auflösung mit R
(Abs. 7.4)

AUFGABE 28

Alternativlösung zu (a):

$$\tilde{A} = \begin{pmatrix} A & u \\ v^T & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A^{-1} & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A & u \\ v^T & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} I & A^{-1}u \\ v^T & 0 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow \det(\tilde{A}) = \det \begin{pmatrix} A & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \cdot \det \begin{pmatrix} I & A^{-1}u \\ v^T & 0 \end{pmatrix}$$

$$= \underbrace{\det(A)}_{\neq 0 \text{ (da } A \text{ invertierbar)}} \cdot \det(-v^T A^{-1}u)$$

$$\Rightarrow \underbrace{\det(\tilde{A}) \neq 0}_{\Leftrightarrow \tilde{A} \text{ invertierbar}} \Leftrightarrow \underbrace{\det(-v^T A^{-1}u) \neq 0}_{\Leftrightarrow -v^T A^{-1}u \neq 0}$$