

## Musterlösung Serie 2

**1. a) Exakt:**

$$\begin{bmatrix} 0.005 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 0.005 & 1 \\ 200 & -199 \end{bmatrix} \Rightarrow L = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 200 & 1 \end{pmatrix}, R = \begin{pmatrix} 0.005 & 1 \\ 0 & -199 \end{pmatrix}$$

Rückwärts einsetzen

- $Lz = y : z_1 = 0.5, z_2 = 1 - 100 = -99$
- $Rx = z : x_2 = \frac{99}{199}, x_1 = (0.5 - \frac{99}{199}) 200 = \frac{100}{199}$

**b) Mit Runden**

$$\begin{bmatrix} 0.005 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 0.005 & 1 \\ 200 & -199 \end{bmatrix} \Rightarrow L = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 200 & 1 \end{pmatrix}, R = \begin{pmatrix} 0.005 & 1 \\ 0 & -200 \end{pmatrix}$$

Rückwärts einsetzen

- $Lz = y : z_1 = 0.5, z_2 = 1 - 100 = -99$
- $Rx = z : x_2 = \frac{-99}{200} \approx 0.50, x_1 = (0.5 - 0.5) 200 = 0$  (Auslöschung!)

**c) Mit Runden und vertauschen der Zeilen (relative Spaltenmaximumstrategie)**

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0.005 & 1 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0.005 & 1 \end{bmatrix} \Rightarrow L = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0.005 & 1 \end{pmatrix}, R = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Rückwärts einsetzen

- $Lz = y : z_1 = 1, z_2 = 0.5 - 0.005 \approx 0.5$
- $Rx = z : x_2 = 0.5, x_1 = 1 - 0.5 = 0.5$

```
2. clear all;
close all;
rand('state',0);
A=rand(4);
b=[1;1;1;0];
alpha=[-1:0.1:1];
[L,R,P]=lu(A);

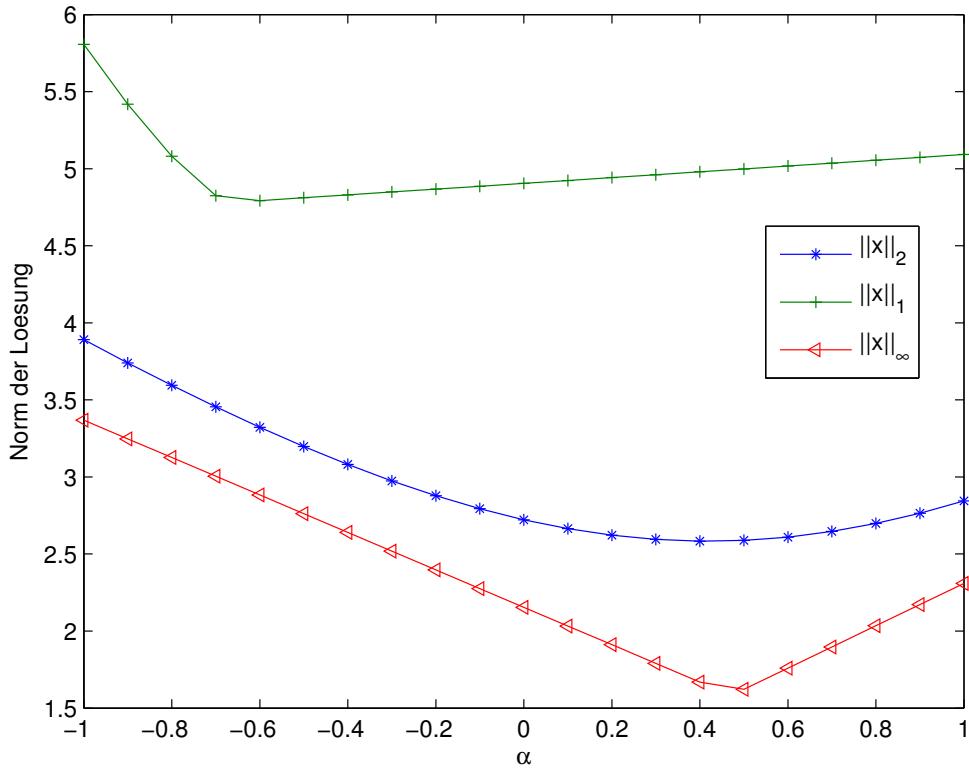
for i=1:length(alpha)
    b(end)=alpha(i);
    x=R\ (L\P*b);
    norm2_x(i)=norm(x);
    norm1_x(i)=norm(x,1);
```

**Bitte wenden!**

```

norminf_x(i)=norm(x,inf);
end
plot(alpha,norm2_x,'-*',alpha,norm1_x,'-+',...
      alpha,norminf_x,'-<','MarkerSize',5)
xlabel('\alpha')
ylabel('Norm der Loesung')
legend('||x||_2','||x||_1','||x||_\infty')

```



3. Entscheidend für die Konvergenz eines Iterationsverfahrens  $x^{k+1} = Tx^k + c$  ist der Spektralradius der Matrix  $T$ :

Es muss gelten:  $\rho(T) < 1$ .

Beim Jacobiverfahren ist  $T = D^{-1}(-R - L)$ , wobei  $A = D + L + R$  (Skript S. 28)

Der Spektralradius einer Matrix kann z.B. wie folgt bestimmt werden.

```

D=diag(diag(M))
R=triu(M)-D;
L=tril(M)-D;
T=D\(-L-R);
max(abs(eig(T)))

```

Dies liefert für A: 0.7071, für B: 1.5811 und für C: 1.1241. Das Jacobiverfahren konvergiert also nur für die Matrix A.

4. Der folgende Code implementiert den im Skript auf Seite 24 beschriebenen Algorithmus

```
function [L,R,P] = lr_pivot(A)
if abs(det(A)) < 1e-10
    error('Die Matrix ist (fast) singulaer')
end
n=size(A,1);
L=eye(n); P=eye(n);
for k=1:n-1
    %Bestimmen der Zeilenskalierungsfaktoren q
    m=max(abs(A(k:n,k:n)),[],2);
    q=abs(A(k:n,k))./m;
    %waehle groesstes relatives Pivotelement (qmax)
    [qp,p_idx]=max(q);
    if(qp==0)
        error(['pivot element ist 0 in Zeile ',num2str(k)]);
    end
    p_idx=p_idx+k-1;
    if(p_idx~=k) % Vertausche Zeilen p_idx und k
        A([k,p_idx],:)=A([p_idx,k],:);
        P([k,p_idx],:)=P([p_idx,k],:);
        L([k,p_idx],1:k-1)=L([p_idx,k],1:k-1);
    end
    L(k+1:n,k)=A(k+1:n,k)./A(k,k);
    A(k+1:n,k:n)=A(k+1:n,k:n) - L(k+1:n,k)*A(k,k:n);
end
R=A;
```