

Karl-Franzens Universität Graz  
Institut für Physik

## **Projekte für Computational Physics II**

Computermethoden der linearen Algebra

Andreas Windisch

1. Oktober 2010

## **Erklärung**

Diese Ausarbeitung entstand im Rahmen der Lehrveranstaltung Computational Physics II. Dabei sind die ersten Kapiteln aus der Vorlesungsmitschrift aufgebaut, wie sie Prof. Gatringer präsentiert hat. Im zweiten Abschnitt befinden sich die ausgearbeiteten Projekte, welche ebenfalls unter der Anleitung von Prof. Gatringer entwickelt wurden.

# Inhaltsverzeichnis

<b>1</b>	<b>Drei Beispiele für Anwendungen der linearen Algebra</b>	<b>3</b>
1.1	Ebenes Fachwerk . . . . .	3
1.2	Ein quantenmechanisches Problem . . . . .	4
1.3	Vibrationsspektrum eines Moleküls . . . . .	5
<b>2</b>	<b>Das Gauß'sche Eliminationsverfahren</b>	<b>7</b>
2.1	Gauß'sche Elimination - naive Implementierung . . . . .	8
2.2	Weitere Anwendungen der Gauß'schen Elimination . . . . .	9
2.3	Pivoting . . . . .	10
<b>3</b>	<b>LU-Zerlegung</b>	<b>11</b>
3.1	LU-Zerlegung . . . . .	11
3.2	Anwendungen . . . . .	14
<b>4</b>	<b>Iterative Methoden für Gleichungssysteme</b>	<b>16</b>
4.1	Einfaches Beispiel . . . . .	16
4.2	Jacobi-, Gauss-Seidel- und SOR-Methoden . . . . .	16
4.3	Conjugate Gradient Methoden . . . . .	19
4.4	Einschub: Beschreibung von $H_3^+$ mit dem Hubbard Modell . . . . .	23
4.4.1	Problemstellung, zweite Quantisierung . . . . .	23
4.4.2	Wirkung des Anzahloperators $n_i^\alpha = a_i^{\alpha\dagger} a_i^\alpha$ . . . . .	25
4.4.3	Wirkung der kinetischen Terme . . . . .	25
4.4.4	Matrixdarstellung des Hamiltonoperators . . . . .	25
<b>5</b>	<b>Eigenwertprobleme</b>	<b>27</b>
5.1	Allgemeine Bemerkungen . . . . .	27
5.2	Die Jacobi Methode . . . . .	27
5.3	Iterative Methoden für dominante Eigenwerte . . . . .	32
<b>6</b>	<b>Fouriertransformation in der linearen Algebra</b>	<b>35</b>
6.1	Grundlegende Gleichungen . . . . .	35
6.2	Diagonalisierung von Matrizen mittels Fouriertransformation . . . . .	36
<b>7</b>	<b>Partielle Differentialgleichungen</b>	<b>38</b>
7.1	Relaxationsmethoden für Randwertprobleme . . . . .	38
7.2	Sukzessive Überrelaxation . . . . .	39
7.3	Anfangswertprobleme . . . . .	39
7.4	Spezielle Verfahren bei Diffusions- und Schrödingergleichung . . . . .	41
7.4.1	Diffusionsgleichung mit konstanten Koeffizienten . . . . .	41
7.4.2	Zeitunabhängige Schrödingergleichung . . . . .	42
<b>8</b>	<b>Projektausarbeitungen</b>	<b>44</b>
8.1	Übung 1: Ebenes Fachwerk . . . . .	44
8.2	Übung 2: Gauß'sches Eliminationsverfahren . . . . .	47
8.2.1	Sourcecode - Uebung2.f90 . . . . .	47

8.2.2	Output des Programmes . . . . .	49
8.3	Übung 3: Zusammenfassung . . . . .	50
8.3.1	Sourcecode - Uebung3.f90 . . . . .	50
8.3.2	Output des Programmes . . . . .	53
8.4	Übung 4: Das erste Projekt . . . . .	55
8.4.1	Sourcecode - Uebung4.f90 . . . . .	57
8.4.2	Output des Programmes . . . . .	62
8.5	Übung 5: LU Zerlegung . . . . .	63
8.5.1	Sourcecode - Uebung5.f90 . . . . .	63
8.5.2	Output des Programmes . . . . .	65
8.6	Übung 6: SOR Verfahren . . . . .	66
8.6.1	Sourcecode - Uebung6.f90 . . . . .	66
8.6.2	Output des Programmes . . . . .	69
8.7	Übung 7: Hubbardmodell Matrixelemente . . . . .	71
8.7.1	Sourcecode - Uebung7.f90 . . . . .	72
8.7.2	Output des Programmes . . . . .	76
8.8	Übung 8: Eigenwertberechnung nach Jakobi . . . . .	77
8.8.1	Sourcecode-Uebung8.f90 . . . . .	77
8.8.2	Output des Programmes . . . . .	80
8.9	Übung 9: Hubbard Modell . . . . .	81
8.9.1	Sourcecode-Uebung9.f90 . . . . .	82
8.9.2	Output des Programmes . . . . .	87
8.9.3	Sourcecode-Uebung9nr.f90 . . . . .	88
8.10	Übung 10: Fourier-Methode . . . . .	93
8.10.1	Lösung . . . . .	94
8.11	Übung 11: Diffusionsgleichung . . . . .	95
8.11.1	Lösung . . . . .	95
8.12	Übung 12: Lösung der Diffusionsgleichung . . . . .	98
8.12.1	Sourcecode-Uebung12.f90 . . . . .	100
8.12.2	Output des Programmes . . . . .	101

# 1 Drei Beispiele für Anwendungen der linearen Algebra

## 1.1 Ebenes Fachwerk

Man denke sich folgendes ebene Fachwerk.

Idealisierung: Die Stäbe können nur auf Zug und Druck belastet werden.

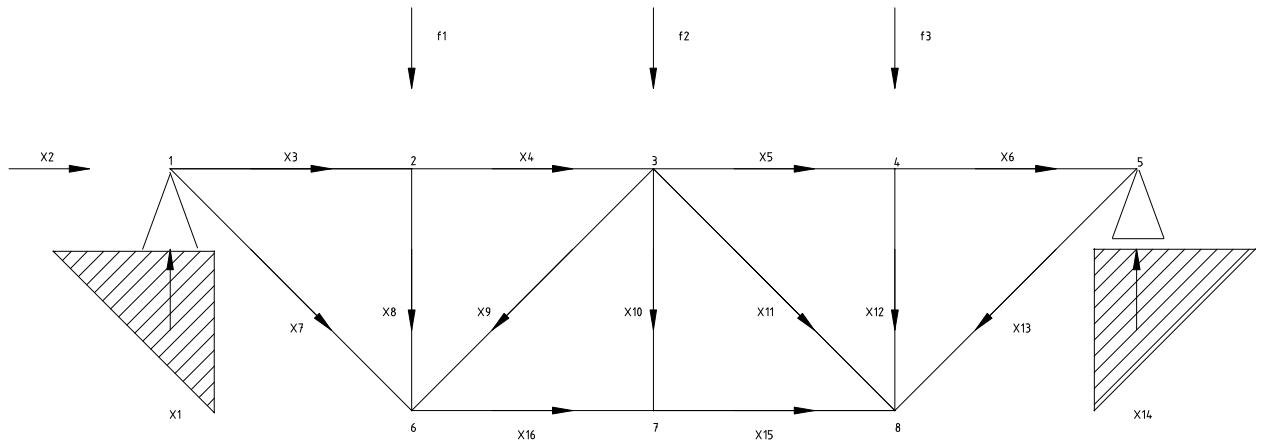


Abbildung 1: Ebenes Fachwerk mit Kräfteverteilung

Zweiwertige Lager: Diese können Kräfte in  $x$  und  $z$  Richtung aufnehmen.

Einwertige Lager: Diese können nur Kräfte in  $z$  Richtung aufnehmen.

Das Problem ist statisch bestimmt falls gilt:

$$S + b = 2 \cdot K \quad (1.1)$$

Dabei ist  $S$  die Anzahl der Stäbe ( $= 13$ ),  $K$  die Anzahl der Knoten ( $= 8$ ) und  $b$  die Summe der Wertigkeiten der Lager ( $= 3$ ). Unser Problem ist also berechenbar. Der Faktor 2 in der Gleichung kommt von der Dimensionalität des Problem.

Gesucht:  $x_i = |\vec{x}_i| + \text{Vorzeichen}$ .

An jedem Knoten müssen die Summen der Kräfte verschwinden. Dazu betrachten wir die Knoten. Bei der Erstellung des Gleichungssystems setzt man also Knoten für Knoten an.

Knoten 1:

$$\begin{aligned}
 \vec{x}_1 + \vec{x}_2 + \vec{x}_3 + \vec{x}_7 &= 0 \\
 x_1 \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} + x_2 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + x_3 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + x_7 \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix} &= 0 \\
 x_2 + x_3 + \frac{1}{\sqrt{2}}x_7 &= 0 \\
 x_1 - \frac{1}{\sqrt{2}}x_7 &= 0
 \end{aligned} \tag{1.2}$$

Knoten 2:

$$\begin{aligned}
 \vec{x}_3 + \vec{x}_4 + \vec{x}_8 + \vec{f}_1 &= 0 \\
 x_3 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + x_4 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + x_8 \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \end{pmatrix} + f_1 \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \end{pmatrix} &= 0 \\
 x_3 + x_4 &= 0 \\
 -x_8 &= f_1
 \end{aligned} \tag{1.3}$$

In dieser Weise fährt man nun fort um das Gleichungssystem zu formulieren (siehe Übung 1). So erhalten wir 16 Gleichungen für  $x_1, x_2, \dots, x_{16}$ . Die Gleichungen bilden ein lineares Gleichungssystem:

$$A\vec{x} = \vec{F}, \tag{1.4}$$

wobei  $\vec{x}$  Vektor mit den Komponenten  $x_1, \dots, x_{16}$ ,  $\vec{F}$  Vektor mit Komponenten  $f_i$  und  $A$  eine  $16 \times 16$ -Matrix ist. Sie beinhaltet die Geometrie der Struktur.

Anmerkung: Diese Methode kann auch verallgemeinert werden um etwa die Kräfteverteilung in einem Kranhaken, also einem kontinuierlichen Teil, zu bestimmen. Dazu wird das betreffende Bauteil durch Simplices diskretisiert (z.B. Dreiecke, Tetraeder und dgl.), an deren Knotenpunkten wieder die betreffenden Gleichungen formuliert werden. So führt auch dies auf ein (großes) lineares Gleichungssystem.

## 1.2 Ein quantenmechanisches Problem

$$\begin{aligned}
 \psi(\vec{x}, t) &= \psi(\vec{x}) \cdot e^{\frac{iE \cdot t}{\hbar}} \Rightarrow \\
 \hat{H}\psi(\vec{x}) &= E\psi(\vec{x}) \\
 \psi(\vec{x}) &\rightarrow |\psi\rangle \\
 \hat{H}|\psi\rangle &= E|\psi\rangle
 \end{aligned} \tag{1.5}$$

Dabei ist  $\hat{H}$  Hamiltonoperator (z.B.  $\hat{H} = -\frac{\Delta}{2m} + V(\vec{x})$ ),  $|\psi\rangle$  Wellenfunktion und  $E$  Energieeigenwert.

Mit Basiswellenfunktionen  $\psi_i(\vec{x})$  und Koeffizienten  $\alpha_i \in \mathbb{C}$  kann man schreiben:

$$\begin{aligned}\psi(\vec{x}) &= \sum_i \alpha_i \psi_i(\vec{x}) \\ |\psi\rangle &= \sum_i \alpha_i |i\rangle.\end{aligned}\tag{1.6}$$

So folgt:

$$\hat{H}|\psi\rangle = \hat{H} \sum_i \alpha_i |i\rangle = \sum_i \alpha_i \hat{H}|i\rangle = E|\psi\rangle = E \sum_i \alpha_i |i\rangle.\tag{1.7}$$

Eine weitere, wichtige Gleichung ist:

$$\langle i|j\rangle = \delta_{ij}, \quad \text{vgl.:} \quad \int d^3x \psi_i(\vec{x})^* \psi_j(\vec{x}) = \delta_{ij}.\tag{1.8}$$

Nimmt man nun  $\hat{H}$  zwischen  $i$  und  $j$  findet man:

$$\begin{aligned}\underbrace{\langle j|\hat{H}|i\rangle}_{H_{ji} \in \mathbb{C}} &= \int d^3x \psi_j(\vec{x})^* \hat{H} \psi_i(\vec{x}) \\ \sum_i \alpha_i \langle j|\hat{H}|i\rangle &= E \sum_i \alpha_i \underbrace{\langle j|i\rangle}_{\delta_{ji}} \\ \sum_i H_{ji} \alpha_i &= E \alpha_j\end{aligned}\tag{1.9}$$

$|i\rangle, i = 1, \dots, \infty$ . Trunkiert:  $i = 1, \dots, N$ .

$$\begin{aligned}\sum_{i=1}^N H_{ji} \alpha_i &= E \alpha_j, \quad \forall j = 1, \dots, N. \\ H\vec{\alpha} &= E\vec{\alpha}, \quad H \dots N \times N - \text{Matrix}.\end{aligned}\tag{1.10}$$

Wir haben also ein Eigenwertproblem. Dabei finden wir Eigenvektoren  $\vec{\alpha}^{(I)}, I = 1, \dots, N$  und Eigenwerte  $E^{(I)}, I = 1, \dots, N$ .

$$\psi^{(I)}(\vec{x}) = \sum_{n=1}^N \alpha_n^{(I)} \psi_n(\vec{x}), \quad E^{(I)}.$$

### 1.3 Vibrationsspektrum eines Moleküls

Um dieses zu berechnen führen wir Koordinaten  $q_i, i = 1, \dots, f$  ein. Wir setzen an:

$$q_i = \Theta_i^{in} \text{ Schwingung} - \Theta_i^{in} \text{ Ruhe}\tag{1.11}$$

In Ruhelage:  $q_i = 0, \forall i = 1, \dots, f$ , dh.  $q_i$  entspricht einer Auslenkung.

Als nächstes benötigen wir die potentielle Energie:

$$U(q_1, \dots, q_f), \quad U(0, \dots, 0) = 0,\tag{1.12}$$

dh. die Ruhelage ist auf Null gesetzt. Weiters stellt die Ruhelage ein Minimum dar. Wir setzen nun eine Potenzreihenentwicklung um die Ruhelage an:

$$\begin{aligned}
 U(q_1, \dots, q_f) &= \underbrace{U(0, \dots, 0)}_{=0} + \underbrace{\sum_{i=1}^f \left( \frac{\partial U}{\partial q_i} \right) \Big|_{q_i=0}}_{=0, \text{ weil Minimum}} q_i + \frac{1}{2} \sum_{i,j=1}^f \left( \frac{\partial^2 U}{\partial q_i \partial q_j} \right) \Big|_{q=0} q_i q_j + \dots \\
 &= \frac{1}{2} \sum_{i,j} A_{ij} q_i q_j + \dots
 \end{aligned} \tag{1.13}$$

Die kinetische Energie ist:

$$T = \frac{1}{2} \sum_{j,k} M_{jk} \dot{q}_j \dot{q}_k. \tag{1.14}$$

Dabei ist  $M_{jk}$  verallgemeinerte Massenmatrix. Da wir nun die potentielle und die kinetische Energie kennen, schreiben wir die Lagrangefunktion an:

$$\mathcal{L} = T - U = \frac{1}{2} \sum_{i,j=1}^f [M_{ij} \dot{q}_i \dot{q}_j - A_{ij} q_i q_j]. \tag{1.15}$$

Ohne Beweis:  $A$ ,  $M$  sind symmetrische Matrizen. Wir bilden die Euler-Lagrange-Gleichungen.

$$\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial q_k} - \frac{d}{dt} \frac{\partial \mathcal{L}}{\partial \dot{q}_k} = 0 \Rightarrow \sum_{j=1}^f [A_{kj} q_j + M_{kj} \ddot{q}_j] = 0, \quad \forall k = 1, \dots, f. \tag{1.16}$$

Ansatz:

$$\begin{aligned}
 q_j &= x_j e^{i\omega t} \\
 \ddot{q}_j &= -\omega^2 x_j e^{i\omega t}.
 \end{aligned} \tag{1.17}$$

Einsetzen:

$$\begin{aligned}
 \sum_{j=1}^f [A_{kj} - \omega^2 M_{kj}] x_j e^{i\omega t} &= 0 \quad \forall k = 1, \dots, f \\
 \Rightarrow [A - \omega^2 M] \vec{x} &= 0.
 \end{aligned} \tag{1.18}$$

Wir sind nur an nichttrivialen Lösungen interessiert. Deshalb müssen wir fordern:

$$\begin{aligned}
 \det[A - \omega^2 M] &= 0 \\
 \Leftrightarrow \det[M(M^{-1}A - \omega^2 \mathbb{1})] &= 0 \\
 \Leftrightarrow \det[M] \det[M^{-1}A - \omega^2 \mathbb{1}] &= 0,
 \end{aligned} \tag{1.19}$$

bzw.

$$P_{M^{-1}A} \cdot (\omega^2) = 0. \tag{1.20}$$

Die Nullstellen des charakteristischen Polynoms  $P_{M^{-1}A}$  sind die Eigenfrequenzen des Moleküls.



## 2 Das Gauß'sche Eliminationsverfahren

Wir beginnen mit einem Beispiel.

$$\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 3 & 2 \quad Z_1 \\ 7 & -1 & 4 & 9 \quad Z_2 \\ 1 & 1 & 1 & 4 \quad Z_3 \end{array} \quad (2.1)$$

Dabei ist der Block links der Linie eine Matrix  $M$ , rechts der Linie finden wir den Vektor  $b$ . Dies ist unsere Notation für die geplanten Manipulationen, bei denen wir die Freiheit der Linearkombinationen nutzen, um die Matrix auf Dreiecksform zu bringen. Wir behandeln also ein Gleichungssystem der Form  $M \cdot x = b$ .

Wir führen dies nun explizit für dieses Beispiel aus:

$$\begin{array}{l} Z_2 \leftarrow Z_2 - 7 \cdot Z_1 \\ Z_3 \leftarrow Z_3 - Z_1 \end{array}$$

$$\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 3 & 2 \quad \tilde{Z}_1 \\ 0 & -15 & -17 & -5 \quad \tilde{Z}_2 \\ 0 & -1 & -2 & 2 \quad \tilde{Z}_3 \end{array} \quad (2.2)$$

Wir haben das Problem nun um eine Dimension reduziert. Wir fahren fort:

$$\tilde{Z}_3 \leftarrow \tilde{Z}_3 - \frac{\tilde{Z}_2}{(-15)}$$

$$\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 3 & 2 \\ 0 & -15 & -17 & -5 \\ 0 & 0 & -2 + \frac{17}{15} & 2 + \frac{5}{15} \end{array} \quad (2.3)$$

Wir schreiben dies nocheinmal an:

$$\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 3 & 2 \\ 0 & -15 & -17 & -5 \\ 0 & 0 & -\frac{13}{15} & \frac{7}{3} \end{array} \quad (2.4)$$

Nun wechseln wir die Notation und sehen uns das Gleichungssystem an:

$$\begin{aligned} x_1 + 2x_2 + 3x_3 &= 2 \\ -15x_2 - 17x_3 &= -5 \\ -\frac{13}{15}x_3 &= \frac{7}{3} \end{aligned} \tag{2.5}$$

Wir können nun, von unten beginnend, immer in die darüberliegende Zeile einsetzen:

$$\begin{aligned} x_3 &= -\frac{7}{13} \cdot \frac{15}{3} = -\frac{35}{13} \\ \Rightarrow x_2 &= \frac{44}{13} \\ \Rightarrow x_1 &= \frac{43}{13} \end{aligned} \tag{2.6}$$

## 2.1 Gauß'sche Elimination - naive Implementierung

Wir arbeiten mit folgendem Gleichungssystem:

$$M \cdot x = b \tag{2.7}$$

Dabei treten folgende Objekte auf:

$$M = \begin{pmatrix} m_{11} & m_{12} & \cdots & m_{1L} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ m_{L1} & \cdots & \cdots & m_{LL} \end{pmatrix} \tag{2.8}$$

$$x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_L \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_L \end{pmatrix}. \tag{2.9}$$

Allgemein können wir schreiben:

$$\begin{aligned} Z_1 &\rightsquigarrow Z'_1 = Z_1 \\ Z_2 &\rightsquigarrow Z'_2 = Z_2 - m_{21} \frac{Z_1}{m_{11}} \\ Z_3 &\rightsquigarrow Z'_3 = Z_3 - m_{31} \frac{Z_1}{m_{11}} \\ &\vdots \rightsquigarrow \vdots \\ Z_L &\rightsquigarrow Z'_L = Z_L - m_{L1} \frac{Z_1}{m_{11}} \end{aligned} \tag{2.10}$$

Nach  $(L - 1)$ -fachem Anwenden ist die Matrix  $M$  eine obere Dreiecksmatrix:

$$M^{(L-1)} = \begin{pmatrix} \tilde{m}_{11} & \cdots & \cdots & \cdots & \tilde{m}_{1L} \\ 0 & \tilde{m}_{22} & & & \vdots \\ \vdots & 0 & \ddots & & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & \tilde{m}_{LL} \end{pmatrix} \tag{2.11}$$

$$\Rightarrow \tilde{M} \cdot x = \tilde{b} \quad (2.12)$$

Rücksubstitution:

$$x_L = \frac{\tilde{b}_L}{\tilde{m}_{LL}} \quad (2.13)$$

$$\begin{aligned} \tilde{m}_{11}x_1 + \tilde{m}_{12}x_2 + \dots + \tilde{m}_{1L}x_L &= \tilde{b}_1 \\ \tilde{m}_{22}x_2 + \dots + \tilde{m}_{2L}x_L &= \tilde{b}_2 \\ &\vdots = \vdots \\ \tilde{m}_{L-1L-1}x_{L-1} + \tilde{m}_{L-1L}x_L &= \tilde{b}_{L-1} \\ \tilde{m}_{LL}x_L &= \tilde{b}_L \end{aligned} \quad (2.14)$$

$$\Rightarrow x_L = \frac{\tilde{b}_L}{\tilde{m}_{LL}} \quad (2.15)$$

Dies setzen wir nun in die darüberliegende Zeile ein und kommen so rekursiv zu der gesamten Lösung:

$$\begin{aligned} x_{L-1} &= \left( \tilde{b}_{L-1} - \tilde{m}_{L-1L} \frac{\tilde{b}_L}{\tilde{m}_{LL}} \right) \frac{1}{\tilde{m}_{L-1L-1}} \\ &\vdots = \vdots \\ x_1 &= \left( \tilde{b}_1 - \sum_{j=2}^L \tilde{m}_{1j} x_j \right) \frac{1}{\tilde{m}_{11}} \end{aligned} \quad (2.16)$$

## 2.2 Weitere Anwendungen der Gauß'schen Elimination

$$M \cdot x^{(i)} = b^{(i)}, \quad i = 1, \dots, L_B \quad (2.17)$$

Triviale Verallgemeinerung auf mehrere Gleichungssysteme:

$$M \cdot X = B, \quad X = (x^{(1)}, x^{(2)}, \dots, x^{(L_B)}), \quad B = (b^{(1)}, b^{(2)}, \dots, b^{(L_B)}). \quad (2.18)$$

Sei nun  $L_B = L$  und  $B = \mathbb{1}$ , dh.  $M \cdot X = \mathbb{1}$ .

Aus der Lösung des Systems mit Gauß'scher Elimination folgt so auch die inverse Matrix:

$$\Rightarrow X = M^{-1} \quad (2.19)$$

Weiters:

- Die Determinante einer Matrix ändert sich nicht wenn zu Zeilen (Spalten) das Vielfache von anderen Zeilen (Spalten) addiert wird
- Die Determinante einer Dreiecksmatrix ist das Produkt ihrer Diagonalelemente, also

$$M \xrightarrow{G.E.} \tilde{M} \Rightarrow \det(M) = \det(\tilde{M}) = \prod_{i=1}^L \tilde{m}_{ii}, \quad (2.20)$$

das Gauß'sche Eliminationsverfahren liefert also auch die Determinante.

## 2.3 Pivoting

$$\begin{array}{r}
 Mx = b \\
 \\
 M = \begin{array}{ccc|c}
 0 & 7 & 3 & 1 \\
 1 & 4 & 9 & 2 \\
 -12 & 1 & -2 & 3
 \end{array} \\
 \\
 \Leftrightarrow \\
 \begin{array}{ccc|c}
 -12 & 1 & -2 & 3 \\
 1 & 4 & 9 & 2 \\
 0 & 7 & 3 & 1
 \end{array}
 \end{array} \tag{2.21}$$

Pivoting:

Vertausche Zeilen so, dass die Zeile bei der das größte erste Element auftritt ganz oben steht.

Dabei ist es notwendig im Programm 'Umspeicherungen' vorzunehmen. Dies ist jedoch aufwendig und kann durch eine elegantere Methode vermieden werden: Man verwendet ein Indexfeld  $P$ , welches sich merkt welche Zeile mit welcher vertauscht wurde, also letztlich eine Permutation von Zeilennummern beinhaltet. Das tatsächliche Matrixelement wird dann mit  $M(P(i), j)$  angesprochen.

$$P = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \\ 5 \\ 6 \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{Vertausche } Z_1, Z_3} P = \begin{pmatrix} 3 \\ 2 \\ 1 \\ 4 \\ 5 \\ 6 \end{pmatrix} \tag{2.22}$$

Ansprechen von Zeile 1:

$$M(P(1), j) = M(3, j) \tag{2.23}$$

### 3 LU-Zerlegung

#### 3.1 LU-Zerlegung

Man spricht von einer  $LU$ -Zerlegung einer Matrix  $A$ , wenn diese als Produkt

$$A = LU \quad (3.1)$$

geschrieben werden kann. Dabei haben  $L$  und  $U$  folgende Form:

$$L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ l_{21} & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ l_{n1} & \cdots & l_{n,n-1} & 1 \end{pmatrix}, U = \begin{pmatrix} u_{11} & \cdots & \cdots & u_{1n} \\ 0 & \ddots & & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & u_{nn} \end{pmatrix}. \quad (3.2)$$

Dabei ist  $L$  eine lower triangular matrix,  $U$  upper triangular matrix, mit der Einschränkung dass die Elemente  $u_{ii} \neq 0$  sein müssen.

Eine  $LU$ -Zerlegung ist nicht immer möglich. Falls eine Zerlegung möglich ist, so liefert dies oft ein schnelleres, numerisch stabileres Verfahren für lineare Gleichungssysteme, Matrixinversion und Determinantenberechnung als etwa das Gauß'sche Eliminationsverfahren.

z.B.:

$$A \cdot x = b, \quad A = LU.$$

$$\Rightarrow L \underbrace{Ux}_y = b, \Rightarrow$$

$$\text{Schritt 1: } Ly = b, \Rightarrow y$$

$$\text{Schritt 2: } Ux = y, \Rightarrow x$$

In beiden Fällen haben wir Gleichungssysteme mit Dreiecksform. Diese können also durch Rücksubstitution gelöst werden.

Determinante:

$$\det[A] = \det[LU] = \underbrace{\det[L]}_{=1} \cdot \det[U] = \prod_{i=1}^N u_{ii} \quad (3.3)$$

Eine LU-Zerlegung ist nicht immer möglich. Dazu ein Beispiel:

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ l_{21} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_{11} & u_{12} \\ 0 & u_{21} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} u_{11} & u_{12} \\ u_{11}l_{21} & l_{21}u_{12} + u_{21} \end{pmatrix} \quad (3.4)$$

Durch Vergleichen finden wir:  $u_{11} = 0$ , und so folgt

$$\det[A] = -1 = \det[LU] = \det[L]\det[U] = 0 \quad (3.5)$$

Diese Matrix hat also keine  $LU$ -Zerlegung.

Beispiel: Lösung eines Gleichungssystemes mit LU:

$$A = \begin{pmatrix} 3 & -1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix}; \quad b = \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \end{pmatrix}; \quad Ax = b \quad (3.6)$$

$$\begin{aligned}
A &= \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ -\frac{1}{3} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3 & -1 \\ 0 & \frac{5}{3} \end{pmatrix} = LU \\
&\quad y = Ux \Rightarrow Ly = b \\
\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ -\frac{1}{3} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} &= \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \end{pmatrix} \\
&\Rightarrow y_1 = 1; \\
-\frac{1}{3}y_1 + y_2 &= 3 \\
&\Rightarrow y_2 = \frac{10}{3}
\end{aligned} \tag{3.7}$$

Und weiters:

$$\begin{aligned}
&\quad Ux = y \\
\begin{pmatrix} 3 & -1 \\ 0 & \frac{5}{3} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} &= \begin{pmatrix} 1 \\ \frac{10}{3} \end{pmatrix} \\
&\Rightarrow x_2 = 2
\end{aligned} \tag{3.8}$$

$$\begin{aligned}
3x_1 - x_2 = 1 &\Rightarrow x_1 = \frac{3}{3} = 1 \\
&\Rightarrow x = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}
\end{aligned} \tag{3.9}$$

Ohne Beweis betrachten wir folgendes Theorem.

**Satz 1.** Sei  $A$  eine  $(N \times N)$ -Matrix.  $A$  hat eine LU-Zerlegung  $\Leftrightarrow$

$$a_{11} \neq 0, \det \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix} \neq 0, \det \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{13} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{31} & \cdots & a_{33} \end{pmatrix} \neq 0, \dots, \det A \neq 0.$$

Wenn die Zerlegung existiert, so ist sie eindeutig.

### Explizite Konstruktion

$$\begin{aligned}
u_{(i)} &\dots i\text{-te Zeile von } U \\
l^j &\dots j\text{-te Spalte von } L \\
a_{(i)} &\dots i\text{-te Zeile von } A \\
a^j &\dots j\text{-te Spalte von } A
\end{aligned}$$

$$U = \begin{pmatrix} u_{(1)} \\ u_{(2)} \\ \vdots \\ u_{(n)} \end{pmatrix}; L = (l^1, l^2, \dots, l^N); A = \begin{pmatrix} a_{(1)} \\ a_{(2)} \\ \vdots \\ a_{(n)} \end{pmatrix} = (a^1, a^2, \dots, a^n). \tag{3.10}$$

$$A = LU$$

$$\begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1N} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{N1} & \cdots & a_{NN} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ l_{21} & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ l_{N1} & \cdots & l_{N,N-1} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_{11} & \cdots & \cdots & u_{1N} \\ 0 & \ddots & & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & u_{NN} \end{pmatrix} \quad (3.11)$$

Zeilen von A:

$$\begin{aligned} a_{(1)} &= u_{(1)} \\ a_{(2)} &= l_{21}u_{(1)} + u_{(2)} \\ &\vdots = \vdots \\ a_{(n)} &= \sum_{k=1}^{n-1} l_{nk}u_{(k)} + u_{(n)} \\ &\vdots = \vdots \\ a_{(N)} &= \sum_{k=1}^{N-1} l_{Nk}u_{(k)} + u_{(N)} \end{aligned} \quad (3.12)$$

Spalten von A:

$$\begin{aligned} a^1 &= u_{11}l^1 \\ a^2 &= u_{12}l^1 + u_{22}l^2 \\ &\vdots = \vdots \\ a^n &= \sum_{k=1}^n u_{kn}l^k \\ &\vdots = \vdots \\ a^N &= \sum_{k=1}^N u_{kN}l^k \end{aligned} \quad (3.13)$$

Die beiden Gleichungssysteme können nun wechselweise ineinander eingesetzt werden:

$$\begin{aligned} u_{(1)} &= a_{(1)} \\ \Rightarrow l^1 &= \frac{a^1}{u_{11}} \\ u_{(2)} &= a_{(2)} - l_{21}u_{(1)} \\ l^2 &= (a^2 - u_{12}l^1)/u_{22} \\ &\vdots = \vdots \end{aligned} \quad (3.14)$$

In Pseudocode geschrieben sieht das dann so aus:

for  $i = 1 \rightarrow N$

$$u_{ij} = a_{ij} - \sum_{k=1}^{i-1} l_{ik} u_{kj}; \quad j = 1, \dots, N$$

$$l_{ji} = (a_{ji} - \sum_{k=1}^{i-1} u_{ki} l_{jk}) / u_{ii}; \quad j = i + 1, \dots, N$$

endfor

### 3.2 Anwendungen

- Determinantenberechnung
- Gleichungssysteme lösen

Allgemein, zur Lösung des Gleichungssystems:

$$\begin{aligned} Ax = b &\Rightarrow Ly = b \rightarrow y \\ Ux = y &\rightarrow x \end{aligned}$$

$$y_1 = b_1; \quad y_i = b_i - \sum_{j=1}^{i-1} l_{ij} y_j, \quad i = 1, \dots, N \quad (3.15)$$

$$x_N = \frac{y_N}{u_{NN}}, \quad x_i = (y_i - \sum_{j=i+1}^N u_{ij} x_j) / u_{ii}.$$

Spezialfälle:

A hermite'sch, dh.  $A^\dagger = A$ .

$$A = LU \Rightarrow A^\dagger = (LU)^\dagger = U^\dagger L^\dagger = A = LU \quad (3.16)$$

Allerdings kann nicht gefolgert werden:  $U^\dagger = L$ ,  $L^\dagger = U$ , da i.A.  $u_{ii}^\dagger \neq 1$ .  
Definiere:

$$\begin{aligned} D = \text{diag}(u_{11}, \dots, u_{nn}); \quad U &= DU' \\ u'_{ij} &= \frac{u_{ij}}{u_{ii}} \end{aligned} \quad (3.17)$$

Dann:

$$\begin{aligned} A &= LU = LDU' \\ A^\dagger &= (LDU')^\dagger = U'^\dagger D^\dagger L^\dagger = A = LU. \end{aligned} \quad (3.18)$$

Durch Vergleich und aus der Eindeutigkeit der LU-Zerlegung folgt dann, dass  $L = U'^\dagger$  und  $U = D^\dagger L^\dagger$  ist. Weiters:

$$\begin{aligned} A = LU = LD^\dagger L^\dagger; \quad A^\dagger &= (LD^\dagger L^\dagger)^\dagger = LDL^\dagger = A = LD^\dagger L^\dagger \\ &\Rightarrow D = D^\dagger \Rightarrow u_{ii} \in \mathbb{R}. \end{aligned} \quad (3.19)$$



A hermite'sch und positiv definit:

positiv definit:  $v^\dagger Av > 0 \quad \forall v$

$v = e_i$  (kartesischer Einheitsvektor)  $\Rightarrow e_i^\dagger A e_i = a_{ii} > 0$ .

$$\begin{aligned} A &= LDL^\dagger \\ A \text{ positiv definit} &\Rightarrow D = \text{diag}(u_{11}, \dots, u_{nn}) \text{ positiv definit} \quad (3.20) \\ &\Rightarrow u_{ii} > 0 \end{aligned}$$

Weil:  $v^\dagger Av = v^\dagger LDL^\dagger v = w^\dagger Dw > 0 \quad \forall v$ , und  $L^\dagger v = w$ . Dann gibt es folgende Zerlegung:

$$\begin{aligned} D &= PP, \quad P = \text{diag}(\sqrt{u_{11}}, \sqrt{u_{22}}, \dots, \sqrt{u_{nn}}) \\ A &= LPPL^\dagger = \underbrace{LP}_T (LP)^\dagger = TT^\dagger \quad (3.21) \end{aligned}$$

Diese Zerlegung heit Cholesky Decomposition.

## 4 Iterative Methoden für Gleichungssysteme

### 4.1 Einfaches Beispiel

Sei  $A$  eine  $N \times N$ -Matrix der Form  $A = \mathbb{1} - B$ . Die geometrische Reihe für eine Matrix  $M$ :

$$s_n = \sum_{i=0}^n M^i, \quad M^0 = \mathbb{1}. \quad (4.1)$$

$$s_{n+1} = \left\{ \begin{array}{l} s_n + M^{n+1} \\ \mathbb{1} + s_n M \end{array} \right\} = s_n + M^{n+1} = \mathbb{1} + s_n M \quad (4.2)$$

$$\begin{aligned} \Leftrightarrow s_n - s_n M &= \mathbb{1} - M^{n+1} \\ s_n(\mathbb{1} - M) &= \mathbb{1} - M^{n+1} \\ s_n &= (\mathbb{1} - M^{n+1})(\mathbb{1} - M)^{-1} \end{aligned} \quad (4.3)$$

$$\text{Falls } \lim_{n \rightarrow \infty} M^n = 0 \text{ so gilt } \lim_{n \rightarrow \infty} s_n = (\mathbb{1} - M)^{-1}.$$

$M = UDU^\dagger = UDU^{-1}$ , bzw.  $M^n = UD^nU^{-1}$  dh. alle Eigenwerte kleiner 1.  
 $A = \mathbb{1} - B$

Iterative Vorschrift:

$$\begin{aligned} s_0 &= \mathbb{1} \\ s_1 &= \mathbb{1} + B = \mathbb{1} + s_0 B \\ s_2 &= \mathbb{1} + B + B^2 = \mathbb{1} + s_1 B \\ &\vdots \\ s_n &= \mathbb{1} + s_{n-1} B, \end{aligned} \quad (4.4)$$

und  $s_n$  geht für  $n \rightarrow \infty$  gegen  $(\mathbb{1} - B)^{-1} = A^{-1}$ .

Dies ist kein effizienter Algorithmus, stellt aber ein anschauliches Beispiel dar.

### 4.2 Jacobi-, Gauss-Seidel- und SOR-Methoden

Attraktive Methode für bestimmte Arten von Gleichungssystemen.

Wir beginnen mit:

$$Ax = b \quad (4.5)$$

Zerlegen  $A$  in zwei Teile:

$$\begin{aligned} A &= B + A - B \Rightarrow \\ Ax &= Bx + (A - B)x = b \\ Bx &= (B - A)x + b \end{aligned} \quad (4.6)$$

Iterativer Ansatz:

$$Bx^{(n+1)} = (B - A)x^{(n)} + b \quad (4.7)$$

Wir beginnen mit einem Startvektor  $x^{(0)}$ . Die Iterationsgleichung (4.7) erzeugt uns dann  $x^{(n)}$  mit  $n = 1, 2, \dots$ . Dabei soll  $x^{(n)}$  für  $n \rightarrow \infty$  gleich  $x^{(\infty)} \equiv x$  sein, wobei  $x$  Lösung von (4.6) ist.

Analyse des verbleibenden Fehlers:

(4.6) – (4.7)  $\Rightarrow B(x - x^{(n+1)}) = (B - A)(x - x^{(n)})$  und  $\Delta^{(n)} = x - x^{(n)}$  ist der verbleibende Fehler.

Mit  $B\Delta^{(n+1)} = (B - A)\Delta^{(n)}$  folgt:

$$\begin{aligned} \Delta^{(n+1)} &= B^{-1}(B - A)\Delta^{(n)} \\ &= (\mathbb{1} - B^{-1}A)\Delta^{(n)} \\ &= (\mathbb{1} - B^{-1}A)(\mathbb{1} - B^{-1}A)\Delta^{(n-1)} \\ &= \dots \\ \Delta^{(n+1)} &= (\mathbb{1} - B^{-1}A)^{n+1}\Delta^{(0)} \end{aligned} \quad (4.8)$$

Dabei ist  $\Delta^{(0)}$  durch die Wahl des Startvektors  $x^{(0)}$  fest vorgegeben.  $\Delta^{(n+1)}$  konvergiert gegen 0, wenn  $(\mathbb{1} - B^{-1}A)^{n+1}$  gegen die 0-Matrix konvergiert.

**Satz 2.** Für eine Matrix  $M$  gilt  $M^n \rightarrow 0 \Leftrightarrow$  alle Eigenwerte  $\lambda$  von  $M$  erfüllen  $|\lambda| < 1$ .

Beweis:

Fall 1:  $M$  ist diagonalisierbar, dh.  $\exists S : SMS^{-1} = D = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n) \Leftrightarrow M = S^{-1}DS$ .

$$M^n = S^{-1}D \underbrace{SS^{-1}}_1 D \underbrace{SS^{-1}}_1 \dots \underbrace{SS^{-1}}_1 DS = S^{-1}D^n S = S^{-1} \text{diag}(\underbrace{\lambda_1^n, \lambda_2^n, \dots, \lambda_n^n}_{\rightarrow 0 \text{ wenn } |\lambda_i| < 1}) S.$$

Fall 2:  $M$  ist nicht diagonalisierbar.  $M$  kann jedoch immer auf Dreiecksform gebracht werden. Eine spezielle Dreiecksform ist die *Jordan'sche Normalform*.  $\exists S : M = SJS^{-1}$ . Dabei ist:

$$J = \begin{pmatrix} J_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & J_2 & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \dots & 0 & J_m \end{pmatrix}, \quad J_i = \begin{pmatrix} \lambda_i & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & 0 \\ \vdots & & & \ddots & \ddots & 1 \\ 0 & \dots & \dots & 0 & \lambda_i \end{pmatrix}. \quad (4.9)$$

also  $J$  Blockmatrix,  $\lambda_i$  Eigenwert Nummer  $i$  und die Dimension der  $J_i$  wird durch den Entartungsgrad des jeweiligen Eigenwerts bestimmt.

$$M^n = (SJS^{-1})^n = SJ^nS^{-1}, \text{ und } J^n = \text{diag}(J_1^n, J_2^n, \dots, J_m^n).$$

Für  $2 \times 2$ :

$$J_i^2 = \begin{pmatrix} \lambda & 1 \\ 0 & \lambda \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda & 1 \\ 0 & \lambda \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda^2 & 2\lambda \\ 0 & \lambda^2 \end{pmatrix} \quad (4.10)$$

$$\begin{pmatrix} \lambda^2 & 2\lambda \\ 0 & \lambda^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda & 1 \\ 0 & \lambda \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda^3 & 3\lambda^2 \\ 0 & \lambda^3 \end{pmatrix} \quad (4.11)$$

$$(J_i)^n = \begin{pmatrix} \lambda_i & 1 \\ 0 & \lambda_i \end{pmatrix}^n = \begin{pmatrix} \lambda_i^n & n\lambda_i^{n-1} \\ 0 & \lambda_i^n \end{pmatrix} \rightarrow 0, \quad |\lambda| < 1. \quad (4.12)$$

Für  $3 \times 3$ :

$$(J_i)^n = \begin{pmatrix} \lambda_i^n & n\lambda_i^{n-1} & \frac{n(n-1)}{2}\lambda_i^{n-2} \\ 0 & \lambda_i^n & n\lambda_i^{n-1} \\ 0 & 0 & \lambda_i^n \end{pmatrix}, \quad \text{etc.} \quad (4.13)$$

Dies kann durch Induktion gezeigt werden. q.e.d.

Die Iteration  $Bx^{(n+1)} = (B - A)x^{(n)} + b$  konvergiert gegen Lösung  $x$  von  $Ax = b$  wenn alle Eigenwerte von  $\mathbb{1} - B^{-1}A$  kleiner als 1 sind.  $x^{(0)}$  kann im Prinzip beliebig gewählt werden. Die Konvergenzrate ist durch den größten Eigenwert bestimmt.

Jacobi-Methode:  $B = \text{diag}(a_{11}, a_{22}, \dots, a_{NN})$ .  $A = \text{diag}A + \text{Rest}$ .

$$\begin{aligned} Dx^{(n+1)} &= (D - A)x^{(n)} + b \\ x^{(n+1)} &= D^{-1}(D - A)x^{(n)} + D^{-1}b \\ x^{(n+1)} &= (\mathbb{1} - D^{-1}A)x^{(n)} + D^{-1}b \\ x_i^{(n+1)} &= x_i^{(n)} + \frac{1}{a_{ii}}(b_i - \sum_{j=1}^N a_{ij}x_j^{(n)}), \quad i = 1, \dots, N \\ x_i^{(n+1)} &= \frac{1}{a_{ii}}(b_i - \sum_{j \neq i} a_{ij}x_j^{(n)}) \end{aligned} \quad (4.14)$$

Ohne Beweis wollen wir folgenden Satz festhalten.

**Satz 3.** Wenn  $|a_{ii}| > \sum_{j \neq i} |a_{ij}|$  gilt, dann ist die Lösung konvergent.

Gauss-Seidel-Methode:

$A = S + D + T$  mit  $D = \text{diag}(a_{11}, a_{22}, \dots, a_{NN})$ , sowie

$$S = \begin{pmatrix} 0 & \cdots & \cdots & 0 \\ a_{21} & \ddots & & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{n,n-1} & 0 \end{pmatrix}, \quad T = \begin{pmatrix} 0 & a_{21} & \cdots & a_{1N} \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & a_{N-1,N} \\ 0 & \cdots & \cdots & 0 \end{pmatrix}. \quad (4.15)$$

$B = S + D$ . Wir finden dann:

$$\begin{aligned}
 Bx^{(n+1)} &= (B - A)x^{(n)} + b \\
 (S + D)x^{(n+1)} &= -Tx^{(n)} + b \\
 Dx^{(n+1)} &= b - Sx^{(n+1)} - Tx^{(n)} \\
 x^{(n+1)} &= D^{-1}(b - Sx^{(n+1)} - Tx^{(n)}) \Leftrightarrow \\
 x_i^{(n+1)} &= \frac{1}{a_{ii}}(b_i - \sum_{j<i} a_{ij}x_j^{(n+1)} - \sum_{j>i} a_{ij}x_j^{(n)})
 \end{aligned} \tag{4.16}$$

Dabei benötigt  $x_1^{(n+1)}$  kein  $x_j^{(n+1)}$ ,  $x_2^{(n+1)}$  benötigt genau das bis dahin bekannte  $x_1^{(n+1)}$ , und so weiter, bis schließlich  $x_N^{(n+1)}$  die  $x_j^{(n+1)}$  mit  $j = 1, \dots, N - 1$  benötigt.

Sukzessive Überrelaxation (SOR-Successive Over Relaxation):

$B = S + \frac{D}{\omega}$ , mit  $\omega$  Streckungsfaktor,  $\omega \in \mathbb{R}$  und  $0 < \omega < 2$ , da sonst nicht konvergent. Für den Fall  $\omega = 1$  bekommen wir Gauss-Seidel, wählen wir  $\omega > 1$  so konvergiert das Verfahren schneller als Gauss-Seidel. Wir setzen ein:

$$\begin{aligned}
 (S + \frac{1}{\omega}D)x^{(n+1)} &= (\frac{D}{\omega} - D - T)x^{(n)} + b \\
 \Rightarrow x^{(n+1)} &= \omega D^{-1}(b - Sx^{(n+1)} - Tx^{(n)}) + (1 - \omega)x^n \\
 \Leftrightarrow x_i^{(n+1)} &= \frac{\omega}{a_{ii}}[b_i - \sum_{j<i} a_{ij}x_j^{(n+1)} - \sum_{j>i} a_{ij}x_j^{(n)}] + (1 - \omega)x_i^{(n)}
 \end{aligned} \tag{4.17}$$

Das Verfahren konvergiert immer wenn  $A$  positiv definit ist.

Abbruchkriterium:

- Mittlere Genauigkeit ( $\|z\| = \sqrt{\sum_{i=1}^N z_i^2}$ ):

$$\|x^{(n+1)} - x^{(n)}\| < \epsilon$$

- Mindestgenauigkeit an jedem Punkt:

$$\max_i |x_i^{(n+1)} - x_i^{(n)}| < \epsilon$$

### 4.3 Conjugate Gradient Methoden

Aufgabenstellung:

$$A\vec{x} = \vec{b} \tag{4.18}$$

Einfachster Fall:

$A$  symmetrisch und positiv definit, dh.

$$A^T = A, A_{ij} = A_{ji}, \vec{x}^\dagger A \vec{v} \geq 0 \quad \forall \vec{v}.$$

Definieren:  $f(\vec{x}) = f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \frac{1}{2}\vec{x}^T A \vec{x} - \vec{b} \cdot \vec{x}$ .

Dabei ist der Ausdruck auf der rechten Seite eine Zahl.  
 $\vec{x}_0$  ist das Minimum von  $f(\vec{x}) \Leftrightarrow \vec{\nabla} f(\vec{x}_0) = 0$ .

$$\vec{\nabla} f(\vec{x}) = \begin{pmatrix} \frac{\partial}{\partial x_1} \\ \vdots \\ \frac{\partial}{\partial x_n} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{\partial}{\partial x_1} \\ \vdots \\ \frac{\partial}{\partial x_n} \end{pmatrix} \left[ \frac{1}{2} \sum_{i,j} A_{ij} x_i x_j - \sum_i b_i x_i \right] \quad (4.19)$$

$$\begin{aligned} \frac{\partial}{\partial x_1} f(\vec{x}) &= [A_{11}x_1 + \frac{1}{2}A_{12}x_2 + \frac{1}{2}A_{21}x_2 + \frac{1}{2}A_{13}x_3 + \frac{1}{2}A_{31}x_3 + \dots - b_1] \quad (4.20) \\ &= \sum_j A_{1j}x_j - b_1, \end{aligned}$$

wobei wir im letzten Schritte die Symmetrie von  $A$ , dh.  $A_{ij} = A_{ji}$  ausgenutzt haben.

Allgemein:

$$\frac{\partial}{\partial x_k} f(\vec{x}) = \sum_{j=1}^N A_{kj} x_j - b_k \quad \forall k \quad (4.21)$$

$$\vec{\nabla} f(\vec{x}) = A\vec{x} - \vec{b} \quad (4.22)$$

$$\vec{\nabla} f(\vec{x}_0) = 0 \Leftrightarrow A\vec{x}_0 - \vec{b} = 0, \quad (4.23)$$

dh. das Minimum  $\vec{x}_0$  löst die Gleichung  $A\vec{x} = \vec{b}$ .

Komplexe Matrizen:

$$M = A + iC \quad (4.24)$$

wobei  $M$  die Matrix der  $\Re$ -Teile und  $C$  die Matrix der  $\Im$ -Teile ist.

$$\begin{aligned} M\vec{x} &= \vec{b} \\ \Leftrightarrow (A + iC) \underbrace{(\vec{x} + i\vec{y})}_{\vec{\tilde{x}}} &= \underbrace{\vec{b} + i\vec{d}}_{\vec{\tilde{b}}} \end{aligned} \quad (4.25)$$

Wir haben dann folgendes Gleichungssystem:

$$\begin{aligned} A\vec{x} - C\vec{y} &= \vec{b} \quad (\Re) \\ C\vec{x} + A\vec{y} &= \vec{d} \quad (\Im) \end{aligned} \quad (4.26)$$

Wenn  $A$  und  $C$  dabei jeweils eine  $N \times N$ -Matrix ist, so finden wir nun eine  $2N \times 2N$ -Matrix  $Q$ :

$$\underbrace{\begin{pmatrix} A & -C \\ C & A \end{pmatrix}}_Q \begin{pmatrix} \vec{x} \\ \vec{y} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \vec{b} \\ \vec{d} \end{pmatrix} \quad (4.27)$$

Wenn nun  $H = A + iC$  eine hermite'sche Matrix ist, dh. falls gilt  $H = H^\dagger$ :

$$\begin{aligned} H^\dagger &= (A + iC)^\dagger = A^T - iC^T = H = A + iC \\ \Leftrightarrow A^T &= A, \quad C^T = -C. \end{aligned} \quad (4.28)$$

In diesem Falle finden wir also für  $A$  eine symmetrische, für  $C$  eine antisymmetrische Matrix vor. Ferner ist:

$$Q^T = \begin{pmatrix} A^T & C^T \\ -C^T & A^T \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A & -C \\ C & A \end{pmatrix} = Q. \quad (4.29)$$

Wir finden also: Ist  $H$  hermite'sch  $\Leftrightarrow Q$  symmetrisch.  $H$  positiv definit und hermite'sch:

Vorraussetzung für conjugate gradient Methode gegeben.

### Vorgehensweise beim Suchen des Minimums

- Es wird in diskreten Schritten vorgegangen:  $n = 1, 2, \dots$
- Ein Startvektor  $\vec{x}^{(1)}$  wird vorgegeben
- Rekursiv werden erzeugt: Vektoren  $\vec{x}^{(n)}$ , Suchrichtungen  $\vec{p}^{(n)}$ , sowie Residuumvektoren  $\vec{r}^{(n)} = \vec{b} - A\vec{x}^{(n)}$ , welche der Entfernung zur Lösung entsprechen
- Der Algorithmus bricht ab, wenn  $|\vec{r}^{(n)}| < \epsilon$  ist
- $\vec{x}^{(n)} \in \vec{x}^{(1)} + \text{span}\{r^{(1)}, Ar^{(1)}, A^2r^{(1)}, \dots, A^{n-1}r^{(1)}\}$  Krylov-Raum

Der Algorithmus ist von folgender Gestalt:

- Gib einen Startvektor  $\vec{x}^{(1)}$  vor
- $\vec{r}^{(1)} = \vec{b} - A\vec{x}^{(1)}$ ,  $\vec{p}^{(1)} = \vec{r}^{(1)}$
- Rekursionsgleichungen:

$$\begin{aligned} \alpha_n &= \frac{\vec{r}^{(n)T} \vec{r}^{(n)}}{\vec{p}^{(n)T} A \vec{p}^{(n)}} \quad , \quad \vec{r}^{(n+1)} = \vec{r}^{(n)} - \alpha_n A \vec{p}^{(n)} \\ \beta_n &= \frac{\vec{r}^{(n+1)T} \vec{r}^{(n+1)}}{\vec{r}^{(n)T} \vec{r}^{(n)}} \quad , \quad \vec{p}^{(n+1)} = \vec{r}^{(n+1)} + \beta_n \vec{p}^{(n)} \\ \vec{x}^{(n+1)} &= \vec{x}^{(n)} + \alpha_n \vec{p}^{(n)} \end{aligned} \quad (4.30)$$

- Stop, wenn  $|\vec{r}^{(n)}| < \epsilon$

Bemerkungen und Analyse:

Mittels Induktion kann gezeigt werden:

$$\begin{aligned} \vec{r}^{(i)T} \vec{r}^{(j)} &= 0, \quad \forall i \neq j \\ \vec{p}^{(i)T} A \vec{p}^{(j)} &= 0, \quad \forall i \neq j \\ \vec{r}^{(i)T} \vec{p}^{(j)} &= 0, \quad \forall i \neq j \end{aligned} \quad (4.31)$$

Die Suchrichtungen sind orthogonal zu allen alten Residuumvektoren. Man kann zeigen, dass  $\alpha_n$  so gewählt ist, dass  $f(\vec{x}^{(n)} + \alpha_n \vec{p}^{(n)})$  entlang des Strahles (der Geraden)  $\vec{x}^{(n)} + \alpha_n \vec{p}^{(n)}$  minimal ist. Dies führt zu einer sukzessiven Minimierung in

allen Richtungen. Ein exaktes Ergebnis wird nach maximal  $N$  Schritten erhalten. Eine Verallgemeinerung auf komplexe, nichtnotwendigerweise symmetrische (oder hermite'sche) Matrizen ist möglich, allerdings geht dann die Interpretation der Minimierung verloren.

Preconditioner:

$A\vec{x} = \vec{b}$ ,  $A$  hat Eigenwerte  $\lambda_i$ . Die Konvergenzgeschwindigkeit hängt von der spektralen Konditionszahl  $s = \frac{\lambda_{max}}{\lambda_{min}}$  ab. Dabei ist  $s \gg 1$  schlecht.

Das System  $M^{-1}A\vec{x} = M^{-1}\vec{b}$  hat die gleiche Lösung  $\vec{x}$ . Ist  $M$  geeignet gebaut, und auch leicht invertierbar, so hat  $M^{-1}A$  bessere spektrale Eigenschaften. Dies ist etwa gegeben, wenn  $M$  ähnlich kleine Eigenwerte hat wie  $A$ .  $M$  nennt man dann Preconditioner.



## 4.4 Einschub: Beschreibung von $H_3^+$ mit dem Hubbard Modell

### 4.4.1 Problemstellung, zweite Quantisierung

Wir wollen hier das Hubbard Modell auf eine (vereinfachte) Beschreibung des  $H_3^+$  anwenden. Das Ion wird dabei durch drei an den Ecken eines gleichseitigen Dreieckes angeordnete Positionen (=Atomrümpfe) modelliert. Insgesamt gibt es 2 Elektronen die sich auf die drei Plätze verteilen können. Jedes Elektron hat zwei mögliche Spineinstellungen. Die folgende Abbildung zeigt die Anordnung im Dreieck. In zweiter

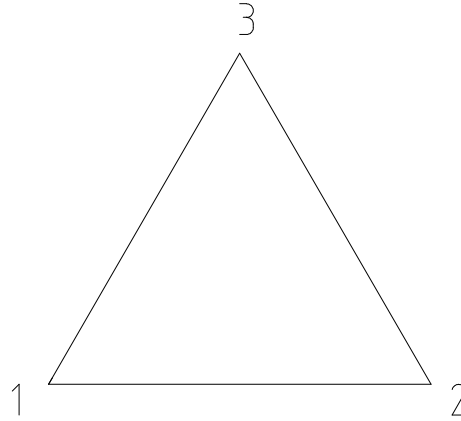


Abbildung 2: Anordnung der Atomrümpfe als Eckpunkte eines gleichseitigen Dreieckes

Quantisierung finden wir folgende Struktur des Hamiltons.

$$\hat{H} = -t \sum_{\langle i,j \rangle} [a_i^{\uparrow\dagger} a_j^{\uparrow} + a_i^{\downarrow\dagger} a_j^{\downarrow}] + U \sum_i n_i^{\uparrow} n_i^{\downarrow} + B \sum_i n_i^{\uparrow}; \quad t, U, B \in \mathbb{R}. \quad (4.32)$$

Dabei sind die Anzahloperatoren  $n$  gegeben durch:

$$n_i^{\uparrow} = a_i^{\uparrow\dagger} a_i^{\uparrow}, \quad n_i^{\downarrow} = a_i^{\downarrow\dagger} a_i^{\downarrow} \quad (4.33)$$

Ferner sind die  $a_i^{\alpha\dagger}$  Erzeugeroperatoren für ein Elektron am Platz  $i$  mit Spin  $\alpha \in \{\uparrow, \downarrow\}$  und die  $a_i^{\alpha}$  Vernichtoperatoren für ein Elektron am Platz  $i$  mit Spin  $\alpha \in \{\uparrow, \downarrow\}$ . Diese Operatoren genügen Vertauschungsrelationen:

$$\begin{aligned} a_i^{\alpha\dagger} a_j^{\beta\dagger} + a_j^{\beta\dagger} a_i^{\alpha\dagger} &= 0 \quad \forall i, j, \alpha, \beta \Rightarrow a_i^{\alpha\dagger} a_i^{\alpha\dagger} = 0 \\ a_i^{\alpha} a_j^{\beta} + a_j^{\beta} a_i^{\alpha} &= 0 \quad \forall i, j, \alpha, \beta \Rightarrow a_i^{\alpha} a_i^{\alpha} = 0, \text{ Pauli - Prinzip} \\ a_i^{\alpha\dagger} a_j^{\beta} + a_j^{\beta} a_i^{\alpha\dagger} &= \delta_{ij} \delta_{\alpha\beta} \end{aligned} \quad (4.34)$$

In diesem System gibt es einen ausgezeichneten Zustand, den Vakuumzustand. Wir notieren diesen mit  $|0\rangle$ . Ferner gilt für den Vakuumzustand:

$$\langle 0|0\rangle = 1, \quad a_i^{\alpha}|0\rangle = 0 \quad (4.35)$$

Die Anwendung eines Vernichters auf das Vakuum liefert also 0, was so interpretiert werden kann, dass ein Teilchen, welches gar nicht vorhanden ist, nicht vernichtet werden kann. Wir wollen uns nun ansehen, wie der Hamiltonoperator unseres konkreten Systemes aussieht, dh. wir schreiben die Summenbeiträge aus. Wir finden

also einen Operator folgender Struktur vor:

$$\begin{aligned}
\hat{H} = & - t[a_1^{\uparrow\uparrow}a_2^{\uparrow} + a_2^{\uparrow\uparrow}a_3^{\uparrow} + a_3^{\uparrow\uparrow}a_1^{\uparrow} + a_1^{\downarrow\downarrow}a_2^{\downarrow} + a_2^{\downarrow\downarrow}a_3^{\downarrow} + a_3^{\downarrow\downarrow}a_1^{\downarrow}] - \\
& - t[a_2^{\uparrow\uparrow}a_1^{\uparrow} + a_3^{\uparrow\uparrow}a_2^{\uparrow} + a_1^{\uparrow\uparrow}a_3^{\uparrow} + a_2^{\downarrow\downarrow}a_1^{\downarrow} + a_3^{\downarrow\downarrow}a_2^{\downarrow} + a_1^{\downarrow\downarrow}a_3^{\downarrow}] + \\
& + U[n_1^{\uparrow}n_1^{\downarrow} + n_2^{\uparrow}n_2^{\downarrow} + n_3^{\uparrow}n_3^{\downarrow}] + \\
& + B[n_1^{\uparrow} + n_2^{\uparrow} + n_3^{\uparrow}]
\end{aligned} \tag{4.36}$$

15 mögliche Basiszustände:

Es gilt:  $|\Phi\rangle = \langle\Phi|^{\dagger}$ .

$$\begin{array}{ll}
\text{Kets :} & \text{Bras :} \\
|\Phi_1\rangle = a_1^{\uparrow\uparrow}a_1^{\downarrow\downarrow}|0\rangle & \langle\Phi_1| = \langle 0|a_1^{\downarrow}a_1^{\uparrow} \\
|\Phi_2\rangle = a_2^{\uparrow\uparrow}a_2^{\downarrow\downarrow}|0\rangle & \langle\Phi_2| = \langle 0|a_2^{\downarrow}a_2^{\uparrow} \\
|\Phi_3\rangle = a_3^{\uparrow\uparrow}a_3^{\downarrow\downarrow}|0\rangle & \langle\Phi_3| = \langle 0|a_3^{\downarrow}a_3^{\uparrow} \\
|\Phi_4\rangle = a_1^{\uparrow\uparrow}a_2^{\downarrow\downarrow}|0\rangle & \langle\Phi_4| = \langle 0|a_2^{\downarrow}a_1^{\uparrow} \\
|\Phi_5\rangle = a_1^{\uparrow\uparrow}a_3^{\downarrow\downarrow}|0\rangle & \langle\Phi_5| = \langle 0|a_3^{\downarrow}a_1^{\uparrow} \\
|\Phi_6\rangle = a_2^{\uparrow\uparrow}a_3^{\downarrow\downarrow}|0\rangle & \langle\Phi_6| = \langle 0|a_3^{\downarrow}a_2^{\uparrow} \\
|\Phi_7\rangle = a_1^{\downarrow\downarrow}a_2^{\uparrow\uparrow}|0\rangle & \langle\Phi_7| = \langle 0|a_2^{\uparrow}a_1^{\downarrow} \\
|\Phi_8\rangle = a_1^{\downarrow\downarrow}a_3^{\uparrow\uparrow}|0\rangle & \langle\Phi_8| = \langle 0|a_3^{\uparrow}a_1^{\downarrow} \\
|\Phi_9\rangle = a_2^{\downarrow\downarrow}a_3^{\uparrow\uparrow}|0\rangle & \langle\Phi_9| = \langle 0|a_3^{\uparrow}a_2^{\downarrow} \\
|\Phi_{10}\rangle = a_1^{\uparrow\uparrow}a_2^{\uparrow\uparrow}|0\rangle & \langle\Phi_{10}| = \langle 0|a_2^{\uparrow}a_1^{\uparrow} \\
|\Phi_{11}\rangle = a_1^{\uparrow\uparrow}a_3^{\uparrow\uparrow}|0\rangle & \langle\Phi_{11}| = \langle 0|a_3^{\uparrow}a_1^{\uparrow} \\
|\Phi_{12}\rangle = a_2^{\uparrow\uparrow}a_3^{\uparrow\uparrow}|0\rangle & \langle\Phi_{12}| = \langle 0|a_3^{\uparrow}a_2^{\uparrow} \\
|\Phi_{13}\rangle = a_1^{\downarrow\downarrow}a_2^{\downarrow\downarrow}|0\rangle & \langle\Phi_{13}| = \langle 0|a_2^{\downarrow}a_1^{\downarrow} \\
|\Phi_{14}\rangle = a_1^{\downarrow\downarrow}a_3^{\downarrow\downarrow}|0\rangle & \langle\Phi_{14}| = \langle 0|a_3^{\downarrow}a_1^{\downarrow} \\
|\Phi_{15}\rangle = a_2^{\downarrow\downarrow}a_3^{\downarrow\downarrow}|0\rangle & \langle\Phi_{15}| = \langle 0|a_3^{\downarrow}a_2^{\downarrow}
\end{array} \tag{4.37}$$

Die Basiszustände sind normiert und orthogonal: Für  $(i, \alpha) \neq (j, \beta)$  :

Norm:

$$\begin{aligned}
\langle\Phi|\Phi\rangle & = \langle 0|a_j^{\beta} \underbrace{a_i^{\alpha}a_i^{\alpha\dagger}}_{=1-a_i^{\alpha\dagger}a_i^{\alpha}} a_j^{\beta\dagger}|0\rangle \\
& = \langle 0| \underbrace{a_j^{\beta}a_j^{\beta\dagger}}_{=1-a_j^{\beta\dagger}a_j^{\beta}} |0\rangle - \langle 0|a_j^{\beta}a_j^{\alpha\dagger} \underbrace{a_i^{\alpha}a_j^{\beta\dagger}}_{=-a_j^{\beta\dagger}a_i^{\alpha}} |0\rangle \\
& = \langle 0|0\rangle - \underbrace{\langle 0|a_j^{\beta\dagger}a_j^{\beta}|0\rangle}_{=0} + \underbrace{\langle 0|a_j^{\beta}a_i^{\alpha\dagger}a_j^{\beta\dagger}a_i^{\alpha}|0\rangle}_{=0} = 1 \checkmark
\end{aligned} \tag{4.38}$$

Orthogonalität:

Bei  $\langle\Phi'|\Phi\rangle$  gilt  $(i, j, \alpha, \beta) \neq (i', j', \alpha', \beta')$ . Daher wird nicht wie bei der Norm zweimal die 1 erzeugt. Es bleiben ein oder zwei Vernichter über und daher

$$\langle\Phi'|\Phi\rangle = 0 \tag{4.39}$$

#### 4.4.2 Wirkung des Anzahloperators $n_i^\alpha = a_i^{\alpha\dagger} a_i^\alpha$

Sehen wir uns nun die Wirkung des Anzahloperators auf einen Basiszustand an:

$$\begin{aligned} n_i^\alpha a_j^{\beta\dagger} a_i^{\alpha\dagger} |0\rangle &= a_i^{\alpha\dagger} a_i^\alpha a_j^{\beta\dagger} a_i^{\alpha\dagger} |0\rangle = a_j^{\beta\dagger} a_i^{\alpha\dagger} \underbrace{a_i^\alpha a_i^{\alpha\dagger}}_{=1-a_i^{\alpha\dagger} a_i^\alpha} |0\rangle \\ &= a_j^{\beta\dagger} a_i^{\alpha\dagger} |0\rangle - a_j^{\beta\dagger} a_i^{\alpha\dagger} a_i^\alpha a_i^{\alpha\dagger} |0\rangle \\ &= a_j^{\beta\dagger} a_i^{\alpha\dagger} |0\rangle - a_j^{\beta\dagger} a_i^{\alpha\dagger} \underbrace{a_i^\alpha a_i^{\alpha\dagger}}_{=0} |0\rangle \end{aligned} \quad (4.40)$$

Ganz analog behandeln wir die anderen Fälle:

$$\begin{aligned} n_i^\alpha a_j^{\beta\dagger} a_i^{\alpha\dagger} |0\rangle &= a_j^{\beta\dagger} a_i^{\alpha\dagger} |0\rangle \\ n_j^\beta a_j^{\beta\dagger} a_i^{\alpha\dagger} |0\rangle &= a_j^{\beta\dagger} a_i^{\alpha\dagger} |0\rangle \\ n_k^\gamma a_j^{\beta\dagger} a_i^{\alpha\dagger} |0\rangle &= 0, \quad (k, \gamma) \neq (j, \beta) \text{ oder } (i, \alpha), \text{ dh. Quant } (k, \gamma) \text{ unbesetzt} \end{aligned} \quad (4.41)$$

#### 4.4.3 Wirkung der kinetischen Terme

Die kinetischen Terme bewirken ein 'Hüpfen' der Elektronen im Gitter. Etwa springt nun ein Elektron mit Spin  $\uparrow$  von 2 nach 1:

$$\begin{aligned} a_1^{\uparrow\dagger} a_2^\uparrow |\Phi_2\rangle, \quad |\Phi_2\rangle &= a_2^{\uparrow\dagger} a_2^\uparrow |0\rangle \\ \Rightarrow a_1^{\uparrow\dagger} a_2^\uparrow |\Phi_2\rangle &= a_1^{\uparrow\dagger} \underbrace{a_2^\uparrow a_2^{\uparrow\dagger}}_{=1-a_2^{\uparrow\dagger} a_2^\uparrow} a_2^\uparrow |0\rangle = a_1^{\uparrow\dagger} a_2^\uparrow |0\rangle - a_1^{\uparrow\dagger} a_2^{\uparrow\dagger} \underbrace{a_2^\uparrow a_2^\uparrow}_{=-a_2^{\uparrow\dagger} a_2^\uparrow} |0\rangle \\ &= a_1^{\uparrow\dagger} a_2^\uparrow |0\rangle + a_1^{\uparrow\dagger} a_2^{\uparrow\dagger} a_2^\uparrow \underbrace{a_2^\uparrow |0\rangle}_{=0} = a_1^{\uparrow\dagger} a_2^\uparrow |0\rangle = |\Phi_4\rangle \end{aligned} \quad (4.42)$$

Ein weiteres Beispiel:

$$\begin{aligned} a_1^{\uparrow\dagger} a_2^\uparrow |\Phi_7\rangle, \quad |\Phi_7\rangle &= a_1^{\uparrow\dagger} a_2^{\uparrow\dagger} |0\rangle \\ \Rightarrow a_1^{\uparrow\dagger} a_2^\uparrow |\Phi_7\rangle &= a_1^{\uparrow\dagger} \underbrace{a_2^\uparrow a_1^{\uparrow\dagger}}_{=-a_1^{\uparrow\dagger} a_2^\uparrow} a_2^{\uparrow\dagger} |0\rangle = -a_1^{\uparrow\dagger} a_1^{\uparrow\dagger} \underbrace{a_2^\uparrow a_2^{\uparrow\dagger}}_{=1-a_2^{\uparrow\dagger} a_2^\uparrow} |0\rangle \\ &= -a_1^{\uparrow\dagger} a_1^{\uparrow\dagger} |0\rangle + a_1^{\uparrow\dagger} a_1^{\uparrow\dagger} a_2^\uparrow \underbrace{a_2^{\uparrow\dagger} |0\rangle}_{=0} = -|\Phi_1\rangle \end{aligned} \quad (4.43)$$

Und noch eines zum Abschluss:

$$\begin{aligned} a_1^{\uparrow\dagger} a_2^\uparrow |\Phi_{10}\rangle, \quad |\Phi_{10}\rangle &= a_1^{\uparrow\dagger} a_2^{\uparrow\dagger} |0\rangle \\ \Rightarrow a_1^{\uparrow\dagger} a_2^\uparrow |\Phi_{10}\rangle &= a_1^{\uparrow\dagger} \underbrace{a_2^\uparrow a_1^{\uparrow\dagger}}_{=-a_1^{\uparrow\dagger} a_2^\uparrow} a_2^{\uparrow\dagger} |0\rangle = -\underbrace{a_1^{\uparrow\dagger} a_1^{\uparrow\dagger}}_{=0} a_2^\uparrow a_2^{\uparrow\dagger} |0\rangle = 0 \end{aligned} \quad (4.44)$$

#### 4.4.4 Matrixdarstellung des Hamiltonoperators

Mit den Rechenregeln die wir eben erarbeitet haben können wir nun die Matrixdarstellung des Hamiltonoperators bestimmen, was gleichzeitig auch Inhalt und Ziel des zweiten Projektes sein soll.

$$H_{ij} = \langle \Phi_i | \hat{H} | \Phi_j \rangle, \quad i, j = 1, 2, \dots, 15 \quad (4.45)$$

wobei  $H$  dann eine  $15 \times 15$ -Matrix ist.  
Darstellung von  $H$ :

$$\begin{aligned}
\langle \Phi_i | \Phi_j \rangle &= \delta_{ij}, \quad \mathbb{1} = \sum_{i=1}^{15} |\Phi_i\rangle \langle \Phi_i| \\
\Rightarrow \hat{H} = \mathbb{1} \hat{H} \mathbb{1} &= \sum_{i,j=1}^{15} |\Phi_i\rangle \underbrace{\langle \Phi_i | \hat{H} | \Phi_j \rangle}_{=H_{ij}} \langle \Phi_j| \\
\Rightarrow \hat{H} &= \sum_{i,j=1}^{15} |\Phi_i\rangle H_{ij} \langle \Phi_j|
\end{aligned} \tag{4.46}$$

Die Eigenwertgleichung für die Matrix  $H$  lautet:

$$H \vec{v}^{(n)} = E^{(n)} \vec{v}^{(n)} \tag{4.47}$$

wobei  $E^{(n)}$  die Eigenwerte von  $H$  und  $\vec{v}^{(n)}$  die Eigenvektoren von  $H$  sind und  $n = 1, 2, \dots, 15$ .

Wir definieren:

$$|n\rangle = \sum_{l=1}^{15} |\Phi_l\rangle v_l^{(n)} \tag{4.48}$$

mit  $v_l^{(n)}$  der  $l$ -ten Komponente von  $\vec{v}^{(n)}$ .

Dann:

$$\begin{aligned}
\hat{H}|n\rangle &= \sum_{i,j} |\Phi_i\rangle H_{ij} \langle \Phi_j| \sum_l |\Phi_l\rangle v_l^{(n)} \\
&= \sum_{i,j,l} |\Phi_i\rangle H_{ij} \underbrace{\langle \Phi_j | \Phi_l \rangle}_{=\delta_{jl}} v_l^{(n)} \\
&= \sum_{i,j} |\Phi_i\rangle H_{ij} v_j^{(n)} = \sum_i |\Phi_i\rangle \underbrace{\sum_j H_{ij} v_j^{(n)}}_{=v_i^{(n)} E^{(n)}} \\
&= E^{(n)} \sum_i |\Phi_i\rangle v_i^{(n)} = E^{(n)} |n\rangle
\end{aligned} \tag{4.49}$$

Wir identifizieren also  $|n\rangle$  als Eigenzustände von  $\hat{H}$ , sowie  $E^{(n)}$  als Energieeigenwerte von  $\hat{H}$ .

## 5 Eigenwertprobleme

### 5.1 Allgemeine Bemerkungen

$$A\vec{x}^{(i)} = \lambda^{(i)}\vec{x}^{(i)}, \quad i = 1, \dots, N, \quad A \dots N \times N \text{ Matrix} \quad (5.1)$$

Im Prinzip:

$$P(\lambda) = \det[\lambda\mathbb{1} - A] \quad (5.2)$$

Ausrechnen, numerische Nullstellensuche  $\Rightarrow$  aufwendig, keine Eigenvektoren. Ohne Beweis notieren wir folgenden Satz.

**Satz 4.** *Es ist nicht möglich die Nullstellen eines allgemeinen Polynomes in endlich vielen Schritten zu finden.*

*Zu jedem Polynom  $P(\lambda)$  kann man eine Matrix  $A$  konstruieren, so dass  $P(\lambda) = \det[\lambda\mathbb{1} - A]$ .*

Diese Darstellung ist nicht eindeutig, da die Determinante invariant unter Ähnlichkeitstransformationen ist.

Das Eigenwertproblem kann im allgemeinen Falle nicht in endlich vielen Schritten gelöst werden. Daher sind iterative Methoden von Nöten.

Zentrales Werkzeug:

Ähnlichkeitstransformationen der Form  $Q^{-1}AQ = D$ , wobei  $D = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_N)$ . Wird ein  $Q$  dieser Form gefunden, so ist das Eigenwertproblem gelöst.

Weil:  $Q$  von links:

$$AQ = QD = Q \cdot \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_N).$$

$$\begin{aligned} Q = (\vec{v}^{(1)}, \vec{v}^{(2)}, \dots, \vec{v}^{(N)}) &\Rightarrow \\ A(\vec{v}^{(1)}, \vec{v}^{(2)}, \dots, \vec{v}^{(n)}) &= (\lambda_1\vec{v}^{(1)}, \lambda_2\vec{v}^{(2)}, \dots, \lambda_N\vec{v}^{(N)}) \end{aligned} \quad (5.3)$$

sind alle Gleichungen des Eigenwertproblem. Die Spalten von  $Q$  sind dabei die Eigenvektoren. Die Idee ist nun die Matrizen  $Q$  iterativ aufzubauen:

$$\begin{aligned} Q &= Q_1 Q_2 \dots Q_N \\ \lim_{k \rightarrow \infty} Q_k^{-1} Q_{k-1}^{-1} \dots Q_2^{-1} Q_1^{-1} A Q_1 Q_2 \dots Q_{k-1} Q_k &= \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_N) \end{aligned} \quad (5.4)$$

### 5.2 Die Jacobi Methode

Sei  $A$  reell und symmetrisch (so ist auch das Eigenwertproblem für hermite'sche, komplexe Matrizen gelöst).



$$A'^T = Q^{(p,q)T} A^T Q^{(p,q)} = Q^{(p,q)T} A Q^{(p,q)} = A' \quad (5.10)$$

Eine Ähnlichkeitstransformation erhält also die Symmetrie von  $A$ . Auch  $A'$  ist symmetrisch und reell.

Ausmultiplikation:

$\tilde{A} = A Q^{(p,q)}$ : Nur die p-te und q-te Spalte werden geändert:

$$\begin{aligned} \tilde{a}_{ij} &= a_{ij} \text{ für } j \neq p \text{ oder } q \\ \tilde{a}_{ip} &= a_{ip}c - a_{iq}s \\ \tilde{a}_{iq} &= a_{ip}s + a_{iq}c \end{aligned} \quad (5.11)$$

$A' = Q^{(p,q)T} \tilde{A}$ : Nur die p-te und q-te Zeile werden geändert:

$$\begin{aligned} a'_{ij} &= \tilde{a}_{ij} \text{ für } j \neq p \text{ oder } q \\ a'_{pj} &= \tilde{a}_{pj}c - \tilde{a}_{qj}s \\ a'_{qj} &= \tilde{a}_{pj}s + \tilde{a}_{qj}c \end{aligned} \quad (5.12)$$

Dann folgt:

$$\begin{aligned} a'_{ij} &= a_{ij} \text{ für } i, j \neq p \text{ oder } q \\ a'_{ip} &= a_{ip}c - a_{iq}s \text{ für } i \neq p \text{ oder } q \\ a'_{iq} &= a_{ip}s + a_{iq}c \text{ für } i \neq p \text{ oder } q \\ a'_{pp} &= (a_{pp}c - a_{pq}s)c - (a_{qp}c - a_{qq}s)s \\ &= a_{pp}c^2 + a_{qq}s^2 - 2a_{pq}sc \\ a'_{qq} &= (a_{pp}s + a_{pq}c)s + (a_{qp}s + a_{qq}c)c \\ &= a_{pp}s^2 + a_{qq}c^2 + 2a_{pq}sc \\ a'_{pq} &= (a_{pp}s + a_{pq}c)c - (a_{qp}s + a_{qq}c)s \\ &= a_{pq}(c^2 - s^2) + sc(a_{pp} - a_{qq}) \end{aligned} \quad (5.13)$$

$A'$  symmetrisch. Wir wollen nun  $s$  und  $c$  so wählen, dass  $a'_{pq} = 0$  ist:

$$a_{pq}(c^2 - s^2) + sc(a_{pp} - a_{qq}) = 0 \quad (5.14)$$

Dann:

$$\frac{c^2 - s^2}{sc} = a_{qq} - a_{pp}a_{pq} = 2\beta \quad (5.15)$$

Dabei stellt  $a_{pq} = 0$  kein Problem dar, da ja für diesen Fall die Transformation ohnehin nicht notwendig wäre.

Wir rechnen also:

$$\begin{aligned}
c^2 - s^2 &= 2sc\beta \\
s^2 + c^2 &= 1 \\
\Rightarrow 1 - 2s^2 &= 2sc\beta \\
1 - 4s^2 + 4s^4 &= 4s^2c^2\beta^2 = 4s^2\beta^2 - 4s^4\beta^2 & (5.16) \\
s^4(4 + 4\beta^2) - s^2(4 + 4\beta^2) + 1 &= 0 \\
s^4 - s^2 + \frac{1}{4 + 4\beta^2} &= 0 \\
s^2 = \frac{1}{2} \pm \sqrt{\frac{1}{4} - \frac{1}{4 + 4\beta^2}} &= \frac{1}{2} \pm \frac{1}{2} \frac{\beta}{\sqrt{1 + \beta^2}}
\end{aligned}$$

Dabei entscheiden wir uns für die '-' Lösung, da diese numerisch stabiler ist.

$$\begin{aligned}
c^2 = 1 - s^2 &= \frac{1}{2} + \frac{1}{2} \frac{\beta}{\sqrt{1 + \beta^2}} \\
sc = \sqrt{s^2c^2} &= \sqrt{\left(\frac{1}{2} - \frac{1}{2} \frac{\beta}{\sqrt{1 + \beta^2}}\right)\left(\frac{1}{2} + \frac{1}{2} \frac{\beta}{\sqrt{1 + \beta^2}}\right)} & (5.17) \\
&= \frac{1}{2} \frac{1}{\sqrt{1 + \beta^2}}
\end{aligned}$$

Zusammengefasst:

$$A' = Q^{(p,q)T} A Q^{(p,q)} \quad (5.18)$$

Für einen Eintrag  $a_{pq} \neq 0$  bilde:

$$\begin{aligned}
\beta &= \frac{1}{2} \frac{a_{qq} - a_{pp}}{a_{pq}} \\
s^2 &= \frac{1}{2} - \frac{1}{2} \beta \frac{1}{\sqrt{1 + \beta^2}} & (5.19) \\
c^2 &= \frac{1}{2} + \frac{1}{2} \beta \frac{1}{\sqrt{1 + \beta^2}} \\
sc &= \frac{1}{2} \frac{1}{\sqrt{1 + \beta^2}} & (5.20)
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
a'_{ij} &= a_{ij} \text{ für } i, j \neq p \text{ oder } q \\
a'_{ip} &= a_{ip}c - a_{iq}s \text{ für } i \neq p \text{ oder } q \\
a'_{iq} &= a_{ip}s + a_{iq}c \text{ für } i \neq p \text{ oder } q \\
a'_{pp} &= a_{pp}c^2 + a_{qq}s^2 - 2a_{pq}sc & (5.21) \\
a'_{qq} &= a_{pp}s^2 + a_{qq}c^2 + 2a_{pq}sc \\
a'_{pq} &= 0
\end{aligned}$$



und symmetrisch ergänzt. Der Algorithmus ist von folgender Form:

1.  $A^{(0)} = A$ ,  $V^{(0)} = \mathbb{1}$ , Initialisierung
2.  $A^{(n)} = Q^T A^{(n-1)} Q$ , ein sweep  
 $V^{(n)} = V^{(n-1)} Q$   
 $Q = Q^{(1,2)} Q^{(1,3)} \dots Q^{(1,N)} Q^{(2,3)} \dots Q^{(2,N)} \dots Q^{(N-1,N)}$   
 (weglassen falls  $a_{pq}^{(n-1)} = 0$ )
3.  $A^{(n)} \rightarrow \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_N)$  für  $n \rightarrow \infty$   
 $V^{(n)} \rightarrow (\vec{v}^{(1)}, \vec{v}^{(2)}, \dots, \vec{v}^{(N)})$  für  $n \rightarrow \infty$
4. Abbruchkriterium:  
 $\sum_{i \neq j} a_{ij}^2 \leq \epsilon \sum_{i,j=1}^N a_{ij}^2$

Wie sieht es nun mit der Konvergenz aus? Dazu betrachten wir die Summe der Quadrate der Nichtdiagonalelemente.

$$S = \sum_{i \neq j} a_{ij}^2 = 2 \sum_{i < j} a_{ij}^2 \quad (5.22)$$

$S \geq 0$ , wenn  $S = 0$  Diagonalmatrix. Dann ist:

$$\begin{aligned} S' &= \sum_{i \neq j} a'_{ij}{}^2 = \sum_{i \neq j, i, j \neq p, q} (a'_{ij})^2 + 2 \sum_{i \neq p, q} (a'_{ip})^2 + (a'_{ip})^2 \\ &= \sum_{i \neq j, i, j \neq p, q} (a_{ij})^2 + 2 \sum_{i \neq p, q} [(a_{ip}c - a_{iq}s)^2 + (a_{ip}s + a_{iq}c)^2] \\ &= \sum_{i \neq j, i, j \neq p, q} (a_{ij})^2 + 2 \sum_{i \neq p, q} (a_{ip}^2 + a_{iq}^2) = S - 2a_{pq}^2 \end{aligned} \quad (5.23)$$

Dabei ist  $S$  die alte Summe.

$S$  konvergiert gegen Null, da die Summe stets verringert wird. Die Matrix geht dann gegen die Diagonalmatrix, auf deren Diagonale die Eigenwerte stehen.

$$S \rightarrow 0 \Rightarrow A^{(n)} \rightarrow \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_N) \quad (5.24)$$

Verallgemeinerung auf hermite'sche Matrizen

$H$  hermite'sch, dh. die Eigenwerte sind reell.

$$\begin{aligned} H &= A + iB \\ H^\dagger &= A^T - iB^T = A + iB = H \\ \Rightarrow A^T &= A, B^T = -B \end{aligned} \quad (5.25)$$

Eigenwertproblem:

$$\begin{aligned} H\vec{v} &= r\vec{v} \\ \vec{v} &= \vec{u} + i\vec{w}, \quad \vec{u}, \vec{w} \in \mathbb{R} \\ \Rightarrow (A + iB)(\vec{u} + i\vec{w}) &= r(\vec{u} + i\vec{w}) \\ A\vec{u} - B\vec{w} &= r\vec{u} \quad (\Re e) \\ B\vec{u} + A\vec{w} &= r\vec{w} \quad (\Im m) \end{aligned} \quad (5.26)$$

$$\underbrace{\begin{pmatrix} A & -B \\ B & A \end{pmatrix}}_M \begin{pmatrix} \vec{u} \\ \vec{w} \end{pmatrix} = r \begin{pmatrix} \vec{u} \\ \vec{w} \end{pmatrix} \quad (5.27)$$

Wie schon in Gleichung (4.29) finden wir auch hier eine symmetrische Matrix:  $M^T = M$ . Wir haben es mit einem  $2N \times 2N$ -Problem zu tun. Wir bekommen also auch  $2N$  Eigenwerte.

$$M\vec{x} = r\vec{x} \quad (5.28)$$

hat zwei Lösungen:

$$\vec{x} = \begin{pmatrix} \vec{u} \\ \vec{w} \end{pmatrix}, \quad \vec{x}' = \begin{pmatrix} -\vec{w} \\ \vec{u} \end{pmatrix} \quad (5.29)$$

$\vec{x}'$  ist auch eine Lösung, wie man durch Einsetzen und Vergleichen ersehen kann:

$$\begin{aligned} \begin{pmatrix} A & -B \\ B & A \end{pmatrix} \vec{x}' &= \begin{pmatrix} A & -B \\ B & A \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -\vec{w} \\ \vec{u} \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} -A\vec{w} - B\vec{u} \\ -B\vec{w} + A\vec{u} \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} -r\vec{w} \\ r\vec{u} \end{pmatrix} = r\vec{x}' \end{aligned} \quad (5.30)$$

$$\begin{aligned} \vec{x} &\Rightarrow \vec{v} = \vec{u} + i\vec{w} \\ \vec{x}' &\Rightarrow \vec{v}' = -\vec{w} + i\vec{u} = i(\vec{u} + i\vec{w}) = i\vec{v} \end{aligned} \quad (5.31)$$

Eingebettetes Problem: Alle Eigenwerte sind mindestens doppelt entartet. Man kann also die Hälfte der Werte verwerfen.

### 5.3 Iterative Methoden für dominante Eigenwerte

Sei  $A$  reelle Matrix. Dann ist  $P(\lambda) = \det(A - \lambda\mathbb{1})$  ein Polynom mit reellen Koeffizienten. Die Nullstellen (Eigenwerte) sind dann entweder reell oder kommen in komplex konjugierten Paaren. Wir haben also zwei Fälle zu betrachten:

reeller Fall:  $\pm\lambda_1 = |\lambda_1| > |\lambda_2| \geq |\lambda_3| \geq |\lambda_4| \dots$

komplexer Fall:  $\lambda_1 = \alpha + i\beta, \lambda_2 = \alpha - i\beta$

$\lambda_1 = |\lambda_2| > |\lambda_2| > |\lambda_3| \geq |\lambda_4| \dots$

Betrachten also nun den reellen Fall:

Sei  $\vec{x}^{(0)}$  beliebig,  $\vec{x}^{(n)} = A\vec{x}^{(n-1)} = A^n\vec{x}^{(0)}$ .

Die Entwicklung von  $\vec{x}^{(0)}$  in den noch unbekanntenen Eigenvektoren von  $A$  ist dann:

$$\vec{x}^{(0)} = \sum_{i=1}^N c_i \cdot \vec{e}^{(i)}, \quad A\vec{e}^{(i)} = \lambda_i \vec{e}^{(i)}, \quad (5.32)$$

$$\begin{aligned} \vec{x}^{(n)} = A^n \vec{x}^{(0)} &= A^n \sum_{i=1}^N c_i A^n \vec{e}^{(i)} = \sum_{i=1}^N c_i \lambda_i^n \vec{e}^{(i)} \\ &= \lambda_1^n (c_1 \cdot \vec{e}^{(1)} + R_n), \end{aligned} \quad (5.33)$$

$$R_n = \lambda_1^{-n} \left( \sum_{i=2}^N c_i \lambda_i^n \vec{e}^{(i)} \right) = \sum_{i=2}^N \left( \frac{\lambda_i}{\lambda_1} \right)^n c_i \vec{e}^{(i)} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0, \quad (5.34)$$

mit

$$\left| \frac{\lambda_i}{\lambda_1} \right| < 1,$$

und

$$\vec{x}^{(n)} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} c_1 (\lambda_1)^n \vec{e}^{(1)}. \quad (5.35)$$

Als Voraussetzung muss also gelten, dass  $c_1 \neq 0$  ist.  $\vec{x}^{(0)}$  muss entsprechend gewählt werden. Mit (5.35):  $\vec{x}^{(n+1)} = \lambda_1 \vec{x}^{(n)} \Rightarrow \lambda_1$ , und

$$\lambda_1 + (5.35) = c_1 \cdot \vec{e}^{(1)} \Rightarrow \vec{e}^{(1)}, \quad (5.36)$$

wobei im letzten Schritt normiert wurde. Betrachten wir nun den komplexen Fall: Dazu ein Beispiel:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}, \quad (1 - \lambda)^2 + 1 = 0 \Rightarrow (\lambda - 1)^2 = -1 \Rightarrow \lambda = 1 \pm i. \quad (5.37)$$

$$\begin{aligned} \vec{x}^{(0)} &= \begin{pmatrix} \gamma \\ \delta \end{pmatrix}, \vec{x}^{(1)} = \begin{pmatrix} \gamma - \delta \\ \gamma + \delta \end{pmatrix}, \vec{x}^{(2)} = 2 \begin{pmatrix} -\delta \\ \gamma \end{pmatrix}, \\ \vec{x}^{(3)} &= \begin{pmatrix} -2\gamma - 2\delta \\ 2\gamma - 2\delta \end{pmatrix}, \vec{x}^{(4)} = -4 \begin{pmatrix} \gamma \\ \delta \end{pmatrix}, \dots \end{aligned} \quad (5.38)$$

$\Rightarrow$  Kombination aus Drehungen und Streckungen.

$$\lambda_1 = \rho e^{i\Theta}, \quad \lambda_2 = \lambda_1^* = \rho e^{-i\Theta}, \quad (5.39)$$

und

$$\rho = |\lambda_1| = |\lambda_2| > |\lambda_3| \geq |\lambda_4| \geq \dots \quad (5.40)$$

$$\vec{x}^{(n)} = A \vec{x}^{(n-1)} = A^n \vec{x}^{(0)}, \quad (5.41)$$

$$\vec{x}^{(0)} = \sum_{i=1}^N c_i \vec{e}^{(i)},$$

$$\begin{aligned} \vec{x}^{(n)} &= A^n \vec{x}^{(0)} = \sum_{i=1}^N c_i A^n \vec{e}^{(i)} = \sum_{i=1}^N c_i (\lambda_i)^n \vec{e}^{(i)} \\ &= \rho^n (c_1 e^{in\Theta} \vec{e}^{(1)} + c_2 e^{-in\Theta} \vec{e}^{(2)} + R_n) \end{aligned} \quad (5.42)$$

$$R_n = \sum_{i=1}^N c_i \left( \frac{\lambda_i}{\rho} \right)^n \vec{e}^{(i)} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0,$$

$$\begin{aligned} \vec{x}^{(n)} &\approx c_1 \rho^n e^{in\Theta} \vec{e}^{(1)} + c_2 \rho^n e^{-in\Theta} \vec{e}^{(2)} \\ &= c_1 \lambda_1^n \vec{e}^{(1)} + C_2 \lambda_2^n \vec{e}^{(2)}, \quad \lambda_2 = \bar{\lambda}_1. \end{aligned} \quad (5.43)$$

$$P(\lambda) = c \prod_{n=1}^N (\lambda - \lambda_n) \quad (5.44)$$

ist charakteristisches Polynom. Der Beitrag der beiden Eigenwerte  $\lambda_1, \lambda_2$  zum charakteristischen Polynom ist

$$(\lambda - \lambda_1)(\lambda - \lambda_2) = (\lambda - \lambda_1)(\lambda - \bar{\lambda}_1) = \lambda^2 - \underbrace{\lambda(\lambda_1 + \bar{\lambda}_1)}_{-a} + \underbrace{\lambda_1 \bar{\lambda}_1}_b = 0. \quad (5.45)$$

Wir haben also:

$$\begin{aligned} \lambda^2 + a\lambda + b &= 0 \quad / \cdot \lambda^n \\ \lambda^{2+n} + a\lambda^{1+n} + b\lambda^n &= 0. \end{aligned} \quad (5.46)$$

$a = -\lambda_1 - \bar{\lambda}_1 = -2\Re e(\lambda_1) \in \mathbb{R}$  und  $b = \lambda_1 \bar{\lambda}_1 = |\lambda_1|^2 \in \mathbb{R}$ . Dann:

$$\begin{aligned} &(\lambda_1)^{n+2} c_1 \vec{e}^{(1)} + (\lambda_2)^{n+2} c_2 \vec{e}^{(2)} + \\ &+ a((\lambda_1)^{n+1} c_1 \vec{e}^{(1)} + (\lambda_2)^{n+1} c_2 \vec{e}^{(2)}) + \\ &+ b((\lambda_1)^n c_1 \vec{e}^{(1)} + (\lambda_2)^n c_2 \vec{e}^{(2)}) = 0, \quad a, b \in \mathbb{R}. \end{aligned} \quad (5.47)$$

Wir haben gezeigt:

$$\begin{aligned} \vec{x}^{(n+2)} + a\vec{x}^{(n+1)} + b\vec{x}^{(n)} &= 0 \\ \vec{x}_j^{(n+2)} + a\vec{x}_j^{(n+1)} + b\vec{x}_j^{(n)} &= 0, \quad a, b \in \mathbb{R}. \end{aligned} \quad (5.48)$$

Verwende nun die  $\vec{x}^{(n+2)}, \vec{x}^{(n+1)}, \vec{x}^{(n)}$  um die reellen Proportionalitätskonstanten abzulesen.

$$\begin{aligned} \Re e(\lambda_1) &= \Re e(\lambda_2) = -\frac{1}{2}, \\ b &= \alpha^2 + \beta^2 = |\lambda_1|^2 \\ \alpha &= -\frac{a}{2} \\ \lambda_{1,2} &= \alpha \pm i\beta \\ \lambda_{1,2} &= \frac{1}{2}(-a \pm i\sqrt{4b - a^2}). \end{aligned} \quad (5.49)$$

## 6 Fouriertransformation in der linearen Algebra

### 6.1 Grundlegende Gleichungen

$$\sum_{n=0}^{N-1} q^n = \frac{1-q^N}{1-q}, \quad (6.1)$$

setzen  $q = \exp(i\frac{2\pi}{N}k)$ ,  $k \in \mathbb{Z}$ ,  $k \notin N \cdot l$ ,  $l \in \mathbb{Z}$ .

$$\sum_{n=0}^{N-1} \exp(i\frac{2\pi}{N}k \cdot n) = \frac{1 - e^{i\frac{2\pi}{N}k \cdot N}}{1 - e^{i\frac{2\pi}{N}k}}. \quad (6.2)$$

Ferner ist

$$\frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} e^{i\frac{2\pi}{N}n \cdot k} = \delta_{k,0}, \quad k \in \mathbb{Z}. \quad (6.3)$$

Als geometrische Interpretation denke man an die 5-te Einheitswurzel. Wir definieren eine Matrix  $U$  mit Elementen  $U_{kn}$ ,

$$U_{kn} = \frac{1}{\sqrt{N}} e^{-i\frac{2\pi}{N}n \cdot k}, \quad n, k = 1, 2, \dots, N. \quad (6.4)$$

Die Matrix  $U$  ist unitär:

$$(UU^\dagger)_{kl} = \sum_{i=1}^N U_{ki}(U^\dagger)_{il} = \sum_{n=1}^N U_{kn}U_{ln}^* \quad (6.5)$$

$$\begin{aligned} &= \frac{1}{N} \sum_{n=1}^N e^{-i\frac{2\pi}{N}nk} \cdot e^{i\frac{2\pi}{N}ln} = \frac{1}{N} \sum_{n=1}^N e^{i\frac{2\pi}{N}n(l-k)} \\ &= \delta_{l-k,0} = \delta_{lk}. \end{aligned} \quad (6.6)$$

Die unitäre Transformation erhält das Spektrum. Wir wollen nun die Fouriertransformation eines Vektors betrachten.

$$\vec{v} = U\vec{v}, \quad (6.7)$$

$$\tilde{v}_n = (Uv)_n = \frac{1}{\sqrt{N}} \sum_{k=1}^N e^{-i\frac{2\pi}{N}nk} v_k. \quad (6.8)$$

Unitarität:  $U^\dagger \vec{v} = \vec{v}$ . Wir betrachten weiters die Fouriertransformation einer Matrix:

$$\tilde{M} = UMU^\dagger, \quad (6.9)$$

und mit der Unitarität von  $U$  folgt

$$M = U^\dagger \tilde{M} U. \quad (6.10)$$

Ferner halten wir fest, dass das Spektrum von  $M$  gleich jenem von  $\tilde{M}$  ist. Zuletzt bemerken wir, dass gilt:

$$M^{-1} = U^\dagger (\tilde{M})^{-1} U, \quad (6.11)$$

da

$$MM^{-1} = \underbrace{U^\dagger \tilde{M} U}_M \underbrace{U^\dagger (\tilde{M})^{-1} U}_{M^{-1}} = U^\dagger \underbrace{\tilde{M} \tilde{M}^{-1}}_1 U = U^\dagger U = \mathbb{1}. \quad (6.12)$$

## 6.2 Diagonalisierung von Matrizen mittels Fouriertransformation

Hierzu kommen Matrizen mit Strukturen aus konstanten Koeffizienten in Betracht. Wir wollen uns nun einem Beispiel zuwenden:

$$M = \begin{pmatrix} 3 & -1 & 0 & \cdots & \cdots & 0 & -1 \\ -1 & \ddots & \ddots & \ddots & & & 0 \\ 0 & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & & & \ddots & \ddots & \ddots & -1 \\ -1 & 0 & \cdots & \cdots & 0 & -1 & 3 \end{pmatrix}, \quad (6.13)$$

wir haben also

$$M = 3\delta_{nm} - \delta_{n+1,m} - \delta_{n-1,m}, \quad n, m = 1, 2, \dots, N. \quad (6.14)$$

Wir nehmen periodische Randbedingungen an, dh.  $N + 1 \rightarrow 1$  bzw.  $0 \rightarrow N$ . Wenn wir nun die Fouriertransformierte dieser Matrix betrachten, so finden wir:

$$\begin{aligned} \tilde{M}_{kl} &= \sum_{n,m} U_{kn} M_{nm} U_{lm}^* & (6.15) \\ &= \frac{1}{N} \sum_{n,m} e^{-i\frac{2\pi}{N}k \cdot n} (3\delta_{n,m} - \delta_{n+1,m} - \delta_{n-1,m}) e^{i\frac{2\pi}{N}l \cdot m} \\ &= \frac{1}{N} \sum_n e^{-i\frac{2\pi}{N}k \cdot n} (3e^{i\frac{2\pi}{N}l \cdot n} - e^{i\frac{2\pi}{N}l(n+1)} - e^{i\frac{2\pi}{N}l(n-1)}) \\ &= \frac{1}{N} \underbrace{\sum_n e^{-i\frac{2\pi}{N}k \cdot n} \cdot e^{i\frac{2\pi}{N}l \cdot n}}_{\delta_{kl}} \left( 2 - \underbrace{e^{i\frac{2\pi}{N}l} - e^{-i\frac{2\pi}{N}l}}_{2 \cos(\frac{2\pi}{N}l)} \right) \\ &= \delta_{kl} \left( 3 - 2 \cos\left(\frac{2\pi}{N}l\right) \right), \end{aligned}$$

was offensichtlich eine diagonale Form hat. Dann gilt also:

$$\tilde{M} = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_N) = D, \quad (6.16)$$

mit

$$\lambda_l = 3 - 2 \cos\left(\frac{2\pi}{N}l\right). \quad (6.17)$$

Damit stellt die Inversion der Matrix kein Problem mehr dar, wir invertieren und transformieren zurück und finden so einen Ausdruck für die Inverse unserer Aus-

gangsmatrix  $M$ :

$$\begin{aligned}
M_{nm}^{-1} &= (U^\dagger \tilde{M}^{-1} U)_{nm} = (U^\dagger D U)_{nm} \\
&= \sum_{k,l} U_{nk}^\dagger D_{kl}^{-1} U_{lm} \\
&= \frac{1}{N} \sum_{k,l} e^{i\frac{2\pi}{N}nk} \frac{\delta_{kl}}{\lambda_k} e^{-i\frac{2\pi}{N}lm} \\
&= \frac{1}{N} \sum_k \frac{e^{i\frac{2\pi}{N}k(n-m)}}{\lambda_k}.
\end{aligned} \tag{6.18}$$

Weiters haben wir für die Eigenvektoren:

$$\tilde{M} = U M U^\dagger = D, \tag{6.19}$$

von links mit  $U^\dagger$  multipliziert:

$$M U^\dagger = U^\dagger D \tag{6.20}$$

ist Eigenwertgleichungssatz.  $U_l^\dagger$  ist also der zum  $l$ -ten Eigenwert  $\lambda_l$  der Matrix  $M$  gehörende Eigenvektor. Wir haben dann:

$$U_l^\dagger = \vec{v}^{(l)} = \frac{1}{\sqrt{N}} \begin{pmatrix} e^{i\frac{2\pi}{N}l} \\ e^{i\frac{2\pi}{N}2l} \\ \vdots \\ e^{i\frac{2\pi}{N}Nl} \end{pmatrix} = e^{ipx} = \psi_p(x), \tag{6.21}$$

also eine ebene Welle.

## 7 Partielle Differentialgleichungen

### 7.1 Relaxationsmethoden für Randwertprobleme

Wir betrachten:

Laplace-Gleichung  $\Delta\phi(\vec{x}) = 0$  + Randbedingungen,

Poisson-Gleichung  $\Delta\phi(\vec{x}) = \rho(\vec{x})$  + Randbedingungen,

mit  $\vec{x}$  aus einem Gebiet  $\Omega$ , ferner sei  $\phi(\vec{x})\Big|_{\partial\Omega}$  vorgegeben (Dirichlet, alternativ könnte man auch Von Neumann Randbedingungen wählen). Ein Beispiel wäre etwa ein Faraday-Käfig der geerdet ist, an den Knotenpunkten des Käfigs muss also gelten, dass die Feldverteilungen  $\phi(\vec{x}) = \text{const} = 0$  sind. Wir nehmen eine Diskretisierung vor:

$$\begin{aligned}\vec{x} &\rightarrow \vec{n} \cdot \delta & (7.1) \\ x_i &\rightarrow n_i \delta, \quad n_i = 0, 1, \dots, N_i, \quad i = 1, 2, \dots, d \\ \phi(\vec{x}) &\rightarrow \phi_{\vec{n}} \\ \rho(\vec{x}) &\rightarrow \rho_{\vec{n}}, \quad n \in \Omega\end{aligned}$$

Die diskretisierte Poissongleichung ist dann von folgender Form:

$$\Delta\phi(\vec{x}) = \sum_{i=1}^d \frac{\phi_{\vec{n}+\hat{i}} - 2\phi_{\vec{n}} + \phi_{\vec{n}-\hat{i}}}{\delta^2}. \quad (7.2)$$

Dann haben wir:

$$\begin{aligned}\sum_{i=1}^d (\phi_{\vec{n}+\hat{i}} - 2\phi_{\vec{n}} + \phi_{\vec{n}-\hat{i}}) &= \delta^2 \rho_{\vec{n}} & (7.3) \\ \sum_{i=1}^d (\phi_{\vec{n}+\hat{i}} + \phi_{\vec{n}-\hat{i}}) - \delta^2 \rho_{\vec{n}} &= 2d\phi_{\vec{n}},\end{aligned}$$

damit

$$\phi_{\vec{n}} = \frac{1}{2d} \sum_{i=1}^d (\phi_{\vec{n}+\hat{i}} + \phi_{\vec{n}-\hat{i}}) - \frac{\delta^2}{2d} \rho_{\vec{n}}. \quad (7.4)$$

der erste Term der rechten Seite der letzten Gleichung ist dabei eine Mittelung der Nachbarn, der letzte Term der rechten Seite ist eine Korrektur durch den Quellterm. Die Idee ist es nun, die Mittelwertbildung + Korrektur so lange zu iterieren, bis die  $\phi_{\vec{n}}$  konvergiert sind. Wir haben es also mit Generationen von Feldern zu tun, also etwa ist  $\phi_{\vec{n}}^{(t)}$  die  $t$ -te Generation der Felder. Wir haben dann folgende Form:

$$\phi_{\vec{n}}^{(t+1)} = \frac{1}{2d} \sum_{i=1}^d (\phi_{\vec{n}+\hat{i}}^{(t)} + \phi_{\vec{n}-\hat{i}}^{(t)}) - \frac{\delta^2}{2d} \rho_{\vec{n}}. \quad (7.5)$$

Vergleiche dazu die Jacobi-Methode, bzw. die schnellere Gauss-Seidel-Methode.



## 7.2 Sukzessive Überrelaxation

$$\bar{\phi}_{\vec{n}} = \frac{1}{2d} \sum_{i=1}^d (\phi_{\vec{n}+\hat{i}}^{(t)} + \phi_{\vec{n}-\hat{i}}^{(t+1)}) - \frac{\delta^2}{2d} \rho_{\vec{n}}. \quad (7.6)$$

$$\phi_{\vec{n}}^{(t+1)} = \phi_{\vec{n}}^{(t)} + \omega(\bar{\phi}_{\vec{n}} - \phi_{\vec{n}}^{(t)}), \quad (7.7)$$

wobei wir mit

$\omega = 1$	Gauss-Seidel
$\omega > 1$	Überrelaxation
$\omega < 1$	Unterrelaxation

erhalten. Bei der Überrelaxation wird versucht die Änderung beim nächsten Schritt bereits zu berücksichtigen.

**Satz 5.** Für  $0 < \omega < 2$  haben wir Konvergenz.

Bemerkung: Überrelaxation ist in dieser Hinsicht besser als Gauss-Seidel.

Wir brechen ab, wenn  $|\phi_{\vec{n}}^{(t+1)} - \phi_{\vec{n}}^{(t)}| < \epsilon$ ,  $\forall \vec{n}$  erfüllt ist. Für die Lösung haben wir:

$$\phi_{\vec{n}}^{(t+1)} = \phi_{\vec{n}}^{(t)} \Rightarrow \bar{\phi}_{\vec{n}} - \phi_{\vec{n}}^{(t)} = 0, \quad (7.8)$$

dh.

$$\phi_{\vec{n}}^{(t)} = \frac{1}{2d} \sum_{i=1}^d (\phi_{\vec{n}+\hat{i}} + \phi_{\vec{n}-\hat{i}}) - \frac{\delta^2}{2d} \rho_{\vec{n}} \quad (7.9)$$

ist eine Lösung. Die Geschwindigkeit von SOR hängt stark von  $\omega$  ab.  $\omega$  muss experimentell bestimmt werden.

## 7.3 Anfangswertprobleme

Nehmen wir an, wir hätten eine Anfangsverteilung  $U(\vec{x}, t) \Big|_{t=0} = \rho(\vec{x})$  vorgegeben. Wir wollen die Evolution von  $U(\vec{x}, t)$  in der Zeit betrachten. Dabei haben wir das (numerische) Problem der Stabilität der Zeitentwicklung zu lösen. Betrachten wir wieder ein Beispiel:

Wärmeleitung/Diffusionsgleichung:

$$\frac{\partial}{\partial t} U(\vec{x}, t) = \nabla D(\vec{x}) U(\vec{x}, t) \nabla U(\vec{x}, t), \quad (7.10)$$

somit haben wir für ein konstantes  $D$  (Diffusionskonstante):

$$\frac{\partial}{\partial t} U(\vec{x}, t) = D \Delta U(\vec{x}, t). \quad (7.11)$$

Für eine Wellengleichung hätten wir etwa

$$\frac{\partial^2}{\partial t^2} U(\vec{x}, t) = v^2 \Delta U(\vec{x}, t), \quad (7.12)$$

und für die Schrödingergleichung

$$\frac{i}{\hbar} \frac{\partial}{\partial t} \psi(\vec{x}, t) = \hat{H} \psi(\vec{x}, t), \quad (7.13)$$

mit

$$\hat{H} = -\frac{\hbar^2}{2m} \Delta + V(\vec{x}). \quad (7.14)$$

Einfache partielle Differentialgleichungen: *Flusskonservative Systeme*, dh.

$$\frac{\partial \vec{U}(x, t)}{\partial t} = -\frac{\partial}{\partial x} \vec{F}(\vec{U}(x, t)). \quad (7.15)$$

Manche partielle Differentialgleichungen lassen sich in flusskonservative Systeme überführen. Betrachten wir das anhand der Wellengleichung.

$$\frac{\partial^2}{\partial t^2} \phi(x, t) = v^2 \frac{\partial^2 \phi(x, t)}{\partial x^2}. \quad (7.16)$$

Wir definieren:

$$r(x, t) = v \frac{\partial \phi(x, t)}{\partial x}, \quad (7.17)$$

$$s(x, t) = \frac{\partial \phi(x, t)}{\partial t}, \quad (7.18)$$

und wir betrachten zwei Differentialgleichungen:

$$\frac{\partial r}{\partial t} = v \frac{\partial s}{\partial x}, \quad (7.19)$$

$$\frac{\partial s}{\partial t} = v \frac{\partial r}{\partial x}. \quad (7.20)$$

Unter Verwendung dieser beiden Gleichungen haben wir dann:

$$\frac{\partial r}{\partial t} = v \frac{\partial}{\partial t} \frac{\partial}{\partial x} \phi = v \frac{\partial s}{\partial x} = v \frac{\partial}{\partial x} \frac{\partial}{\partial t} \phi \quad (7.21)$$

als Konsistenzgleichung. Weiters haben wir:

$$\frac{\partial s}{\partial t} = \frac{\partial}{\partial t} \frac{\partial}{\partial t} \phi = v \frac{\partial r}{\partial x} = v^2 \frac{\partial}{\partial x} \frac{\partial}{\partial x} \phi \quad (7.22)$$

Wellengleichung. Wir definieren:

$$\vec{U}(\vec{x}, t) = \begin{pmatrix} r(\vec{x}, t) \\ s(\vec{x}, t) \end{pmatrix}, \quad \frac{\partial \vec{U}(x, t)}{\partial t} = -\frac{\partial}{\partial x} \vec{F}(\vec{U}(x, t)). \quad (7.23)$$

Damit ist

$$\vec{F}(\vec{U}(x, t)) = -\begin{pmatrix} 0 & v \\ v & 0 \end{pmatrix} \vec{U}(x, t), \quad (7.24)$$

und als Lösung des flusskonservativen Systemes haben wir

$$\begin{pmatrix} r(x, t) \\ s(x, t) \end{pmatrix} \Rightarrow \phi(x, t) = \int_0^t s(x, t') dt'. \quad (7.25)$$

## 7.4 Spezielle Verfahren bei Diffusions- und Schrödingergleichung

### 7.4.1 Diffusionsgleichung mit konstanten Koeffizienten

$$\frac{\partial U}{\partial t} = D \frac{\partial^2 U}{\partial x^2}. \quad (7.26)$$

Wir nehmen eine *forward time centred space* Diskretisierung vor:

$$\frac{U_j^{n+1} - U_j^n}{\Delta t} = D \frac{U_{j+1}^n - 2U_j^n + U_{j-1}^n}{\Delta x^2} + \mathcal{O}(\Delta t) + \mathcal{O}(\Delta x^2). \quad (7.27)$$

$$U_j^{n+1} = U_j^n + \frac{\Delta t D}{\Delta x^2} (U_{j+1}^n - 2U_j^n + U_{j-1}^n). \quad (7.28)$$

Nachdem Stabilität bei AWP stets ein Problem darstellt, nehmen wir eine Stabilitätsanalyse vor.

$$2 \frac{D \Delta t}{\Delta x^2} \stackrel{!}{<} 1, \quad (7.29)$$

bzw.

$$\Delta t \stackrel{!}{<} \frac{\Delta x^2}{2D}. \quad (7.30)$$

Für die meisten Anwendungen ist ein zu kleines  $\Delta t$  erforderlich. Eine alternative Diskretisierung wäre etwa folgende:

$$\frac{U_j^{n+1} - U_j^n}{\Delta t} = D \frac{U_{j+1}^{n+1} - 2U_j^{n+1} + U_{j-1}^{n+1}}{\Delta x^2} + \mathcal{O}(\Delta t) + \mathcal{O}(\Delta x^2). \quad (7.31)$$

Nun Mitteln wir die beiden Diskretisierungen und finden:

$$\frac{U_j^{n+1} - U_j^n}{\Delta t} = \frac{D}{2} \frac{U_{j+1}^{n+1} - 2U_j^{n+1} + U_{j-1}^{n+1} + U_{j+1}^n - 2U_j^n + U_{j-1}^n}{\Delta x^2}. \quad (7.32)$$

Damit folgt:

$$U_j^{n+1} - \frac{D \Delta t}{2 \Delta x^2} (U_{j+1}^{n+1} - 2U_j^{n+1} + U_{j-1}^{n+1}) = U_j^n + \frac{D \Delta t}{2 \Delta x^2} (U_{j+1}^n - 2U_j^n + U_{j-1}^n). \quad (7.33)$$

Zusammen mit

$$H_{jj'} = \frac{D \Delta t}{2 \Delta x^2} (\delta_{j+1,j'} - 2\delta_{jj'} + \delta_{j-1,j'}), \quad (7.34)$$

sowie periodischen Randbedingungen, haben wir dann:

$$\begin{aligned} \sum_{j'} (\mathbb{1} - H)_{jj'} U_j^{n+1} &= \sum_{j'} (\mathbb{1} + H)_{jj'} U_j^n \\ (\mathbb{1} - h) U^{n+1} &= (\mathbb{1} + H) U^n \\ U^{n+1} &= (\mathbb{1} - H)^{-1} (\mathbb{1} + H) U^n \end{aligned} \quad (7.35)$$

ist das *Crank-Nicholson*-Schema. Dieses implizite Schema ist stabil. Für ein konstantes  $D$  kann  $(\mathbb{1} - H)^{-1}$  mittels Fouriertransformation berechnet werden, vergleiche dazu Übung 11.

#### 7.4.2 Zeitunabhängige Schrödingergleichung

$$i\frac{\partial\psi(x,t)}{\partial t} = -\frac{\partial^2\psi(x,t)}{\partial x^2} + V(x)\psi(x,t). \quad (7.36)$$

Die forward-time-centred-space Diskretisierung liefert:

$$i\frac{\psi_j^{n+1} - \psi_j^n}{\Delta t} = -\frac{\psi_{j+1}^n - 2\psi_j^n + \psi_{j-1}^n}{\Delta x^2} + V_j\psi_j^n. \quad (7.37)$$

Hier ist die Wahrscheinlichkeitsdichte nicht erhalten,

$$\int_{-\infty}^{\infty} |\psi(x,t)|^2 dx \quad (7.38)$$

ist nicht konstant 1 für alle  $t$ .

$$i\frac{\partial\psi}{\partial t} = \hat{H}\psi, \quad (7.39)$$

mit  $\hat{H} = -\frac{\partial^2}{\partial x^2} + V(x)$ .

Die unitäre Zeitentwicklung ist

$$\psi(x,t) = e^{-i\hat{H}t}\psi(x,0). \quad (7.40)$$

Die Gleichung

$$\psi(x,\Delta t) = e^{-i\hat{H}\Delta t}\psi(x,0) \quad (7.41)$$

von links mit  $e^{i\frac{\hat{H}\Delta t}{2}}$  multipliziert liefert:

$$e^{i\frac{\hat{H}\Delta t}{2}}\psi(x,\Delta t) = e^{-i\frac{\hat{H}\Delta t}{2}}\psi(x,0). \quad (7.42)$$

Wenn wir nun in  $\Delta t$  entwickeln (vorausgesetzt  $\hat{H}$  ist ein beschränkter Operator), so erhalten wir:

$$(\mathbb{1} + i\frac{\Delta t}{2}\hat{H})\psi(x,\Delta t) = (\mathbb{1} - i\frac{\Delta t}{2}\hat{H})\psi(x,0) + \mathcal{O}(\Delta t^2). \quad (7.43)$$

Nun können wir eine Diskretisierung vornehmen:

$$\hat{H}\psi_j^n = -\frac{\psi_{j+1}^n - 2\psi_j^n + \psi_{j-1}^n}{\Delta x^2} + V_j\psi_j^n = \sum_{j'} H_{jj'}\psi_{j'}^n, \quad (7.44)$$

mit

$$H_{jj'} = -\frac{1}{\Delta x^2}(\delta_{j+1,j'} - 2\delta_{jj'} + \delta_{j-1,j'} + V_j\delta_{jj'}). \quad (7.45)$$

Wieder wollen wir zum Crank-Nicholson-Schema gelangen, es folgt also:

$$\sum_{j'} (\mathbb{1} + i\frac{\Delta t}{2}H)_{jj'}\psi_{j'}^{(n+1)} = \sum_{j'} (\mathbb{1} - i\frac{\Delta t}{2}H)_{jj'}\psi_{j'}^n \quad (7.46)$$

und damit

$$(\mathbb{1} + i\frac{\Delta t}{2}H)\psi^{n+1} = (\mathbb{1} - i\frac{\Delta t}{2}H)\psi^n, \quad (7.47)$$

und schließlich

$$\psi^{n+1} = (\mathbb{1} + i\frac{\Delta t}{2}H)^{-1}(\mathbb{1} - i\frac{\Delta t}{2}H)\psi^n. \quad (7.48)$$

Die Inversion ist hier schwierig, da keine Inversion durch Fouriertransformation vorgenommen werden kann, da keine konstanten Koeffizienten in  $V_j$  sind.

## 8 Projektausarbeitungen

### 8.1 Übung 1: Ebenes Fachwerk

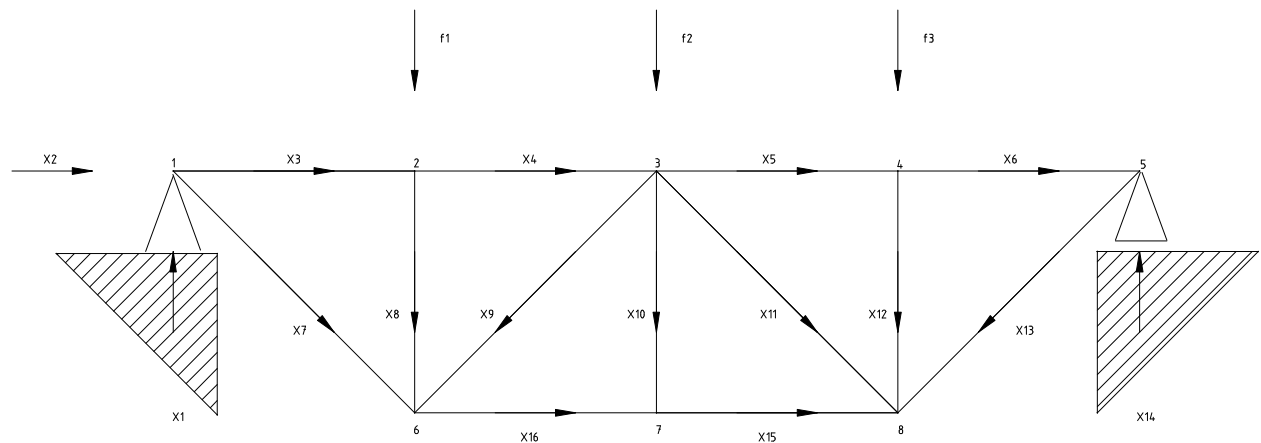


Abbildung 3: Ebenes Fachwerk mit Kräfteverteilung

Wir sehen uns nocheinmal das ebene Fachwerk an. Im Weiteren soll das Gleichungssystem aufgestellt werden, indem Knoten für Knoten durchgegangen wird.

Knoten 1:

$$\begin{aligned}
 \vec{x}_1 + \vec{x}_2 + \vec{x}_3 + \vec{x}_7 &= 0 \\
 x_1 \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} + x_2 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + x_3 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + x_7 \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix} &= 0 \\
 x_2 + x_3 + \frac{1}{\sqrt{2}}x_7 &= 0 \\
 x_1 - \frac{1}{\sqrt{2}}x_7 &= 0
 \end{aligned} \tag{8.1}$$

Knoten 2:

$$\begin{aligned}
 \vec{x}_3 + \vec{x}_4 + \vec{x}_8 + \vec{f}_1 &= 0 \\
 x_3 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + x_4 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + x_8 \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \end{pmatrix} + f_1 \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \end{pmatrix} &= 0 \\
 x_3 + x_4 &= 0 \\
 -x_8 &= f_1
 \end{aligned} \tag{8.2}$$

Knoten 3:

$$\begin{aligned}
& \vec{x}_4 + \vec{x}_5 + \vec{x}_9 + \vec{x}_{10} + \vec{x}_{11} + \vec{f}_2 = 0 \\
x_4 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + x_5 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + x_9 \begin{pmatrix} -\frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix} + x_{10} \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \end{pmatrix} + x_{11} \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix} + f_2 \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \end{pmatrix} = 0 \quad (8.3) \\
& x_4 + x_5 - \frac{1}{\sqrt{2}}x_9 + \frac{1}{\sqrt{2}}x_{11} = 0 \\
& -\frac{1}{\sqrt{2}}x_9 - x_{10} - \frac{1}{\sqrt{2}}x_{11} = f_2
\end{aligned}$$

Knoten 4:

$$\begin{aligned}
& \vec{x}_5 + \vec{x}_6 + \vec{x}_{12} + \vec{f}_3 = 0 \\
x_5 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + x_6 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + x_{12} \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \end{pmatrix} + f_3 \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \end{pmatrix} = 0 \quad (8.4) \\
& x_5 + x_6 = 0 \\
& -x_{12} = f_3
\end{aligned}$$

Knoten 5:

$$\begin{aligned}
& \vec{x}_6 + \vec{x}_{13} + \vec{x}_{14} = 0 \\
x_6 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + x_{13} \begin{pmatrix} -\frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix} + x_{14} \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} = 0 \quad (8.5) \\
& x_6 - \frac{1}{\sqrt{2}}x_{13} = 0 \\
& -\frac{1}{\sqrt{2}}x_{13} + x_{14} = 0
\end{aligned}$$

Knoten 6:

$$\begin{aligned}
& \vec{x}_7 + \vec{x}_8 + \vec{x}_9 + \vec{x}_{16} = 0 \\
x_7 \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix} + x_8 \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \end{pmatrix} + x_9 \begin{pmatrix} -\frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix} + x_{16} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} = 0 \quad (8.6) \\
& \frac{1}{\sqrt{2}}x_7 - \frac{1}{\sqrt{2}}x_9 + x_{16} = 0 \\
& -\frac{1}{\sqrt{2}}x_7 - x_8 - \frac{1}{\sqrt{2}}x_9 = 0
\end{aligned}$$

Knoten 7:

$$\begin{aligned}
 x_{16} + x_{10} + x_{15} &= 0 \\
 x_{16} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + x_{10} \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \end{pmatrix} + x_{15} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} &= 0 \\
 x_{16} + x_{15} &= 0 \\
 x_{10} &= 0
 \end{aligned} \tag{8.7}$$

Knoten 8:

$$\begin{aligned}
 x_{15} + x_{11} + x_{12} + x_{13} &= 0 \\
 x_{15} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + x_{11} \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix} + x_{12} \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \end{pmatrix} + x_{13} \begin{pmatrix} -\frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix} &= 0 \\
 x_{15} + \frac{1}{\sqrt{2}}x_{11} - \frac{1}{\sqrt{2}}x_{13} &= 0 \\
 -\frac{1}{\sqrt{2}}x_{11} - x_{12} - \frac{1}{\sqrt{2}}x_{13} &= 0
 \end{aligned} \tag{8.8}$$

Das Gleichungssystem lautet dann:

$$\begin{pmatrix}
 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\
 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & -\frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\
 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\
 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & -1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\
 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & -\frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\
 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & -\frac{1}{\sqrt{2}} & -1 & -\frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\
 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\
 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & -1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\
 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & -\frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & 0 & 0 \\
 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & -\frac{1}{\sqrt{2}} & 1 & 0 & 0 \\
 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & -\frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\
 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & -\frac{1}{\sqrt{2}} & -1 & -\frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\
 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 1 \\
 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\
 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & -\frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & 1 & 0 \\
 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & -\frac{1}{\sqrt{2}} & -1 & -\frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & 0 & 0
 \end{pmatrix}
 \begin{pmatrix}
 x_1 \\
 x_2 \\
 x_3 \\
 x_4 \\
 x_5 \\
 x_6 \\
 x_7 \\
 x_8 \\
 x_9 \\
 x_{10} \\
 x_{11} \\
 x_{12} \\
 x_{13} \\
 x_{14} \\
 x_{15} \\
 x_{16}
 \end{pmatrix}
 =
 \begin{pmatrix}
 0 \\
 0 \\
 0 \\
 f_1 \\
 0 \\
 f_2 \\
 0 \\
 f_3 \\
 0 \\
 0 \\
 0 \\
 0 \\
 0 \\
 0 \\
 0 \\
 0
 \end{pmatrix} \tag{8.9}$$



## 8.2 Übung 2: Gauß'sches Eliminationsverfahren

Bei dieser Übung ist das Gauß'sche Eliminationsverfahren zu Implementieren, sowie den Algorithmus für die Rücksubstitution. Der gesamte Code ist schon in Form eines Pseudocodes vorgegeben, und ist lediglich in die entsprechende Form zu bringen. Ich habe mich entschieden alle Programmieraufgaben für diesen Kurs in FORTRAN zu schreiben. Nachstehend also der Code, sowie der Output.

### 8.2.1 Sourcecode - Uebung2.f90

```
MODULE LinAg
  IMPLICIT NONE

  CONTAINS

  SUBROUTINE ge (M, p)                                !Gauss-Elimination mit Pivoting
    IMPLICIT NONE
    REAL, INTENT(INOUT) :: M(:, :)
    INTEGER, INTENT(INOUT) :: p(:)
    REAL :: piv, f
    INTEGER :: ipiv, aux

    INTEGER :: n, i, j, L
    L = SIZE (M, DIM=1)                               !# der Zeilen und Spalten

    DO n=1, L                                         !Befuellen des Indexfeldes
      p(n) = n
    END DO
    DO n=1, L - 1                                     !Masterloop

      piv = 0.0                                       !Pivotelement ermitteln
      DO i=n, L
        IF (ABS(M(p(i),n)) > piv) THEN
          piv = ABS(M(p(i),n))
          ipiv = i
        END IF
      END DO

      aux = p(n)                                       !Hilfsvariable beladen
      p(n) = p(ipiv)                                  !Vertauschen im Indexfeld
      p(ipiv) = aux                                   !Vertauschung abschliessen

      DO i = n+1, L
        f = M(p(i),n)/M(p(n),n)
        M(p(i),n) = f                                !Faktoren statt 0 schreiben
        DO j = n+1, L
          M(p(i),j) = M(p(i),j)-f*M(p(n),j)
        END DO
      END DO

    END DO                                           !Ende Masterloop

  END SUBROUTINE ge

  SUBROUTINE resubst (B, M, p, X)                    !Ruecksubstitution

    IMPLICIT NONE

    REAL, INTENT(INOUT) :: B(:, :)
    REAL, INTENT(INOUT) :: M(:, :)
    REAL, INTENT(INOUT) :: X(:, :)
    INTEGER, INTENT(INOUT) :: p(:)

    INTEGER n, i, j, L, LB, ib
```

```

L = SIZE(M, DIM=1)           !# der Zeilen
LB = SIZE(B, DIM=2)         !# der Gleichungssysteme

DO n=1, L-1                 !Eliminationsschritte fuer rechte Seite B
  DO i=n+1,L
    DO j=1, LB
      B(p(i),j)=B(p(i),j)-M(p(i),n)*B(p(n),j)
    END DO
  END DO
END DO

DO ib=1,LB                  !Masterloop ueber Spalten von B
  DO n=L,1,-1
    X(n,ib)=B(p(n),ib)
    DO j=n+1, L
      X(n,ib)=X(n,ib)-M(p(n),j)*X(j,ib)
    END DO
    X(n,ib)=X(n,ib)/M(p(n),n)
  END DO
END DO

END SUBROUTINE resubst

SUBROUTINE ausgabe (a)
  IMPLICIT NONE
  REAL, INTENT(IN) :: a(:, :)

  INTEGER :: i
  DO i=1, SIZE(a, DIM=1)
    PRINT *, a(i, :)
  END DO
  PRINT * !Leerzeile
END SUBROUTINE ausgabe

END MODULE LinAg

PROGRAM main
  USE LinAg
  IMPLICIT none
  REAL :: M(3,3), B(3,1) !Matrix M und B
  REAL :: X(3,1)         !Matrix X
  INTEGER :: p(3)        !Permutationsvektor
  M(1,1) = 1.0           !Befuellen der Matrix
  M(1,2) = 2.0
  M(1,3) = 3.0
  M(2,1) = 7.0
  M(2,2) = -1.0
  M(2,3) = 4.0
  M(3,1) = 1.0
  M(3,2) = 1.0
  M(3,3) = 1.0
  B(1,1) = 2.0           !Befuellen des Vektors
  B(2,1) = 9.0
  B(3,1) = 4.0
  PRINT *, "Dieses Programm bringt Matrix M auf Zeilenstufenform und Resubstituiert."
  PRINT *
  PRINT *, "Matrix M:"
  CALL ausgabe (M)       !Kontrollausgabe
  CALL ge (M, p)         !Gauss-Elimination
  PRINT *, "Matrix M, nun auf Zeilenstufenform:"
  PRINT *, "(unter der Hauptdiagonale stehen die Faktoren f)"
  CALL ausgabe (M)       !Zeilenstufenform
  PRINT *, "mit Permutationsvektor (Reihenfolge der Zeilen):"

```

```

        PRINT *,p(:)          !Permutationsfolge
        PRINT *
        CALL resubst(B, M, p, X)!Resubstitution
        PRINT *, "Loesungsvektor , beginnend mit x1, x2, usf...:"
        CALL ausgabe (X)      !Loesungsaufgabe
END PROGRAM main

```

### 8.2.2 Output des Programmes

Dieses Programm bringt Matrix M auf Zeilenstufenform und Resubstituiert.

Matrix M:

1.000000	2.000000	3.000000
7.000000	-1.000000	4.000000
1.000000	1.000000	1.000000

Matrix M, nun auf Zeilenstufenform:

(unter der Hauptdiagonale stehen die Faktoren f)

0.1428571	2.142857	2.428571
7.000000	-1.000000	4.000000
0.1428571	0.5333334	-0.8666668

mit Permutationsvektor (Reihenfolge der Zeilen):

2	1	3
---	---	---

Loesungsvektor, beginnend mit x1, x2, usf...:

3.307692
3.384615
-2.692307

### 8.3 Übung 3: Zusammenfassung

In dieser Übung fassen wir nun unsere Unterprogramme von vorher zusammen. Außerdem fügen wir ein Unterprogramm für Matrixinversion hinzu, und ein weiteres zur Berechnung der Determinante. Eine Testfunktion die verifiziert ob es sich wirklich um die Inverse Matrix handelt wird ebenfalls implementiert.

Die Unterprogramme sind jetzt:

ge (M, p), führt die Gauß'sche Elimination aus.

resubst(B, M, p, X), führt die Resubstitution aus.

matrixinversion(M, p, Y), führt die Inversion aus und speichert die Inverse nach Y.

testinv(oldM, Y) multipliziert die alte Matrix M mit ihrer Inversen, liefert also 1.

det(M, p) berechnet die Determinante (zerstört dabei p).

#### 8.3.1 Sourcecode - Uebung3.f90

```
MODULE LinAg
  IMPLICIT NONE

  CONTAINS

  SUBROUTINE ge (M, p)                                !Gauss-Elimination mit Pivoting
    IMPLICIT NONE
    REAL(KIND=8), INTENT(INOUT) :: M(:, :)
    INTEGER, INTENT(INOUT) :: p(:)
    REAL(KIND=8) :: piv, f
    INTEGER :: ipiv, aux

    INTEGER :: n, i, j, L
    L = SIZE (M, DIM=1)                               !# der Zeilen und Spalten

    DO n=1, L                                         !Befuellen des Indexfeldes
      p(n) = n
    END DO
    DO n=1, L - 1                                     !Masterloop

      piv = 0.d0                                       !Pivotelement ermitteln
      DO i=n, L
        IF (ABS(M(p(i),n)) > piv) THEN
          piv = ABS(M(p(i),n))
          ipiv = i
        END IF
      END DO

      aux      = p(n)                                  !Hilfsvariable beladen
      p(n)     = p(ipiv)                               !Vertauschen im Indexfeld
      p(ipiv)  = aux                                  !Vertauschung abschliessen

      DO i = n+1, L
        f = M(p(i),n)/M(p(n),n)
        M(p(i),n) = f                                !Faktoren statt 0 schreiben
        DO j = n+1, L
          M(p(i),j) = M(p(i),j) - f*M(p(n),j)
        END DO
      END DO

    END DO                                           !Ende Masterloop

  END SUBROUTINE ge

  SUBROUTINE resubst (B, M, p, X)                    !Ruecksubstitution
```

```

IMPLICIT NONE

REAL(KIND=8), INTENT(INOUT) :: B(:, :)
REAL(KIND=8), INTENT(INOUT) :: M(:, :)
REAL(KIND=8), INTENT(INOUT) :: X(:, :)
INTEGER, INTENT(INOUT) :: p(:)

INTEGER n, i, j, L, LB, ib

L = SIZE(M, DIM=1)           !# der Zeilen
LB = SIZE(B, DIM=2)         !# der Gleichungssysteme

DO n=1, L-1                 !Eliminationsschritte fuer rechte Seite B
  DO i=n+1,L
    DO j=1, LB
      B(p(i),j)=B(p(i),j)-M(p(i),n)*B(p(n),j)
    END DO
  END DO
END DO

DO ib=1,LB, 1               !Masterloop ueber Spalten von B
  DO n=L,1,-1
    X(n,ib)=B(p(n),ib)
    DO j=n+1, L
      X(n,ib)=X(n,ib)-M(p(n),j)*X(j,ib)
    END DO
    X(n,ib)=X(n,ib)/M(p(n),n)
  END DO
END DO
END SUBROUTINE resubst

SUBROUTINE matrixinversion (M, p, Y) !Matrixinversion

IMPLICIT NONE
REAL(KIND=8), INTENT(INOUT) :: M(:, :)
REAL(KIND=8), INTENT(INOUT) :: Y(:, :)
INTEGER, INTENT(INOUT) :: p(:)
REAL(KIND=8) :: B(SIZE(M, DIM=1),SIZE(M, DIM=2))
REAL(KIND=8) :: X(SIZE(Y, DIM=1),SIZE(Y, DIM=2))
INTEGER L, i, n, j
L = SIZE(M, DIM=1)
B = 0.d0
DO i=1, L                   !Fuellen der Einheitsmatrix
  B(i,i)=1.d0
END DO
CALL resubst (B, M, p, X)   !Loesen
Y = X
END SUBROUTINE matrixinversion

SUBROUTINE testinv(oldM, Y)
IMPLICIT NONE
REAL(KIND=8), INTENT(INOUT) :: oldM(:, :)
REAL(KIND=8), INTENT(INOUT) :: Y(:, :)
REAL(KIND=8) :: E(SIZE(Y, DIM=1), SIZE(Y, DIM=2))
E = 0.d0
E = MATMUL(oldM, Y)
CALL ausgabe(E)           !Muss Einheit ergeben
END SUBROUTINE testinv

SUBROUTINE det(M, p)
IMPLICIT NONE
REAL(KIND=8), INTENT(INOUT) :: M(:, :)
INTEGER, INTENT(INOUT) :: p(:)
REAL(KIND=8) d
INTEGER L, s, i, aux
L = SIZE(M, DIM=1)

```

```

s = 1                                ! Vorzeichen
d = 1.d0
DO i=1, L
  d = d*M(p(i),i)
END DO
DO i=1, L                                ! Vorzeichen ermitteln
  DO WHILE (i /= p(i))
    aux = p(i)
    p(i) = p(aux)
    p(aux) = aux
    s = -s
  END DO
END DO
d = d*s
PRINT *, "Die Determinante von M ist:"
PRINT *, d
END SUBROUTINE det

SUBROUTINE ausgabe (a)
  IMPLICIT NONE
  REAL(KIND=8), INTENT(IN) :: a(:, :)

  INTEGER :: i, j
  DO i=1, SIZE(a, DIM=1)
    DO j=1, SIZE(a, DIM=2)
      WRITE (*, '(F8.5)', ADVANCE="NO") (a(i,j))
    END DO
    WRITE(*,*)
  END DO
  PRINT * ! Leerzeile
END SUBROUTINE ausgabe

END MODULE LinAg

PROGRAM main
  USE LinAg
  IMPLICIT none
  REAL(KIND=8) :: oldM(3,3), M(3,3), B(3,2)          ! Matrix M und B
  REAL(KIND=8) :: X(3,2)                            ! Matrix X
  REAL(KIND=8) :: Y(3,3)                            ! Matrix Y, beinhaltet spaeter Inverse
  INTEGER :: p(3)                                   ! Permutationsvektor
  M(1,1) = 1.d0                                     ! Befuellen der Matrix
  M(1,2) = 2.d0
  M(1,3) = 3.d0
  M(2,1) = 7.d0
  M(2,2) = -1.d0
  M(2,3) = 4.d0
  M(3,1) = 1.d0
  M(3,2) = 1.d0
  M(3,3) = 1.d0
  B(1,1) = 2.d0                                     ! Befuellen des Vektors
  B(2,1) = 9.d0
  B(3,1) = 4.d0
  B(1,2) = 4.d0
  B(2,2) = -1.d0
  B(3,2) = 0.d0
  oldM = M                                          ! Speichern der urspr. Matrix
  PRINT *, "Dieses Programm bringt Matrix M auf Zeilenstufenform und Resubstituiert."
  PRINT *
  PRINT *, "Matrix M:"
  CALL ausgabe (oldM)                               ! Kontrollausgabe
  CALL ge (M, p)                                    ! Gauss-Elimination
  PRINT *, "Matrix M, nun auf Zeilenstufenform:"
  PRINT *, "(unter der Hauptdiagonale stehen die Faktoren f)"
  CALL ausgabe (M)                                  ! Zeilenstufenform
  PRINT *, "mit Permutationsvektor (Reihenfolge der Zeilen):"

```

```

PRINT *,p(:)          !Permutationsfolge
PRINT *
PRINT *, "Matrix B:"
CALL ausgabe (B)
PRINT *
PRINT *, "Loesungsvektor , beginnend mit x1, x2, usf. untereinander fuer
System 1, 2, usf..:"
CALL resubst(B, M, p, X)      !Resubstitution
CALL ausgabe (X)             !Loesungsausgabe
CALL matrixinversion (M, p, Y) !Invertiere M, schreibe Inverse in Y
PRINT *, "Die Inverse der urspruenglichen Matrix M:"
CALL ausgabe (Y)             !Ausgabe der Inversen
PRINT *
PRINT *, "Testen die Inverse:"
CALL testinv(oldM, Y)        !Multipliziere Inverse mit urspr. Matrix
PRINT *
PRINT *, "Berechnung der Determinante: (zerstoert p-Vektor):"
CALL det (M, p)
END PROGRAM main

```

### 8.3.2 Output des Programmes

Dieses Programm bringt Matrix M auf Zeilenstufenform und Resubstituiert.

Matrix M:

```

1.00000 2.00000 3.00000
7.00000-1.00000 4.00000
1.00000 1.00000 1.00000

```

Matrix M, nun auf Zeilenstufenform:

```

(unter der Hauptdiagonale stehen die Faktoren f)
0.14286 2.14286 2.42857
7.00000-1.00000 4.00000
0.14286 0.53333-0.86667

```

mit Permutationsvektor (Reihenfolge der Zeilen):

```

      2      1      3

```

Matrix B:

```

2.00000 4.00000
9.00000-1.00000
4.00000 0.00000

```

Loesungsvektor, beginnend mit x1, x2, usf. untereinander fuer System 1, 2, usf..:

```

3.30769-1.61538
3.38462-0.76923
-2.69231 2.38462

```

Die Inverse der urspruenglichen Matrix M:

```

-0.38462 0.07692 0.84615
-0.23077-0.15385 1.30769
0.61538 0.07692-1.15385

```

Testen die Inverse:  
1.00000 0.00000 0.00000  
0.00000 1.00000 0.00000  
0.00000 0.00000 1.00000

Berechnung der Determinante: (zerstoert p-Vektor):  
Die Determinante von M ist:  
13.0000000000000



## 8.4 Übung 4: Das erste Projekt

Bei dieser Übung sollen die Programmteile aus vorherigen Übungen verwendet werden um folgende Aufgabe zu lösen. Das Gleichungssystem des Fachwerkes von vorher soll mit Gauss'scher Elimination gelöst werden. Dabei soll das Fachwerk zuerst symmetrisch, dann asymmetrisch und auch noch dynamisch belastet werden. Für die symmetrische Belastung ist die Kraft wie folgt aufzuteilen:  $f_1 = f/3$ ,  $f_2 = f/3$ ,  $f_3 = f/3$ , wobei  $f \in [0, 1]$  in kleinen Schritten erhöht werden soll. Das asymmetrische Belastungsprofil ist  $f_1 = 0.2f$ ,  $f_2 = 0.3f$ ,  $f_3 = 0.5f$ , wieder ist  $f$  aus dem selben Intervall. Für das dynamische Belastungsprofil habe ich mich für eine Gauss'sche Verteilung entschieden. Für alle drei Fälle sind Plots zu erstellen, die in den statischen Fällen die Kräfte  $f_i$

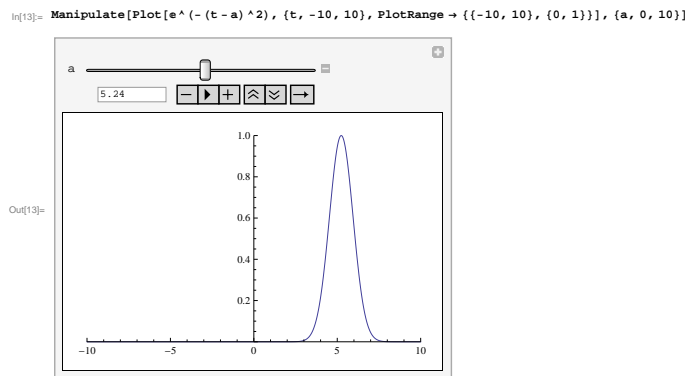


Abbildung 4: Gaussverteilung als Belastungsprofil. Der freie Parameter lässt die Kurve über die Brücke wandern.

über  $f$ , und im dynamischen Falle über der Zeit  $t$  darstellen. Wir finden starke Entartung vor,

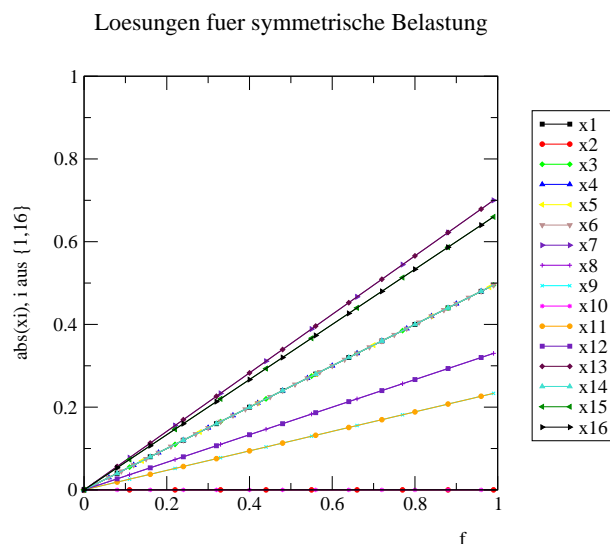


Abbildung 5: Symmetrisches Belastungsprofil.

was aber aufgrund der Symmetrie nicht weiter verwunderlich ist. Außerdem sind die Kräfte 2 und 10 gleich Null. Somit kann die mittlere Strebe des Fachwerkes entfernt werden.

### Loesungen fuer asymmetrische Belastung

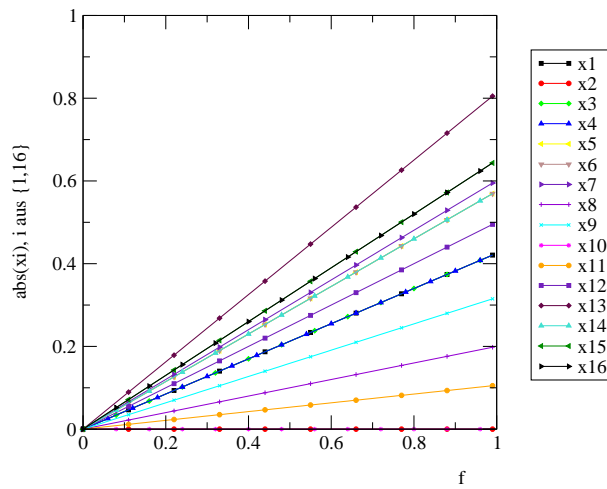


Abbildung 6: Asymmetrisches Belastungsprofil.

Der Entartungsgrad ist nun reduziert, dennoch gibt es verbleibende Entartungen im System. Zuletzt folgt das dynamische Belastungsprofil. Die Gaussverteilung fährt in ca. 10 Zeiteinheiten über die Brücke. Die Breite des Gauss ist dabei so gewählt, dass er gerade zwei Belastungspunkte zu einer Zeit mit etwa einem Zehntel seiner Höhe belasten kann, nie aber alle drei Punkte gleichzeitig.

### Loesungen fuer dynamische Belastung

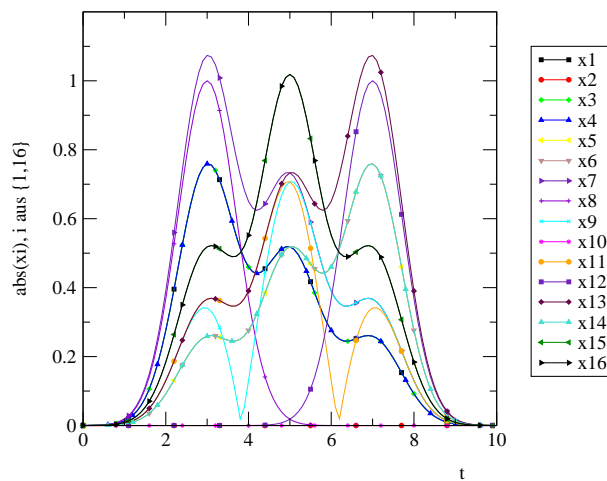


Abbildung 7: Dynamisches Belastungsprofil.

### 8.4.1 Sourcecode - Uebung4.f90

```
MODULE LinAg
  IMPLICIT NONE

  CONTAINS

  SUBROUTINE ge (M, p)                                !Gauss-Elimination mit Pivoting
    IMPLICIT NONE
    REAL(KIND=8), INTENT(INOUT) :: M(:, :)
    INTEGER, INTENT(INOUT) :: p(:)
    REAL(KIND=8) :: piv, f
    INTEGER :: ipiv, aux

    INTEGER :: n, i, j, L
    L = SIZE (M, DIM=1)                               !# der Zeilen und Spalten

    DO n=1, L                                         !Befuellen des Indexfeldes
      p(n) = n
    END DO
    DO n=1, L - 1                                     !Masterloop

      piv = 0.d0                                       !Pivotelement ermitteln
      DO i=n, L
        IF (ABS(M(p(i),n)) > piv) THEN
          piv = ABS(M(p(i),n))
          ipiv = i
        END IF
      END DO

      aux = p(n)                                       !Hilfsvariable beladen
      p(n) = p(ipiv)                                   !Vertauschen im Indexfeld
      p(ipiv) = aux                                    !Vertauschung abschliessen

      DO i = n+1, L
        f = M(p(i),n)/M(p(n),n)
        M(p(i),n) = f                                 !Faktoren statt 0 schreiben
        DO j = n+1, L
          M(p(i),j) = M(p(i),j)-f*M(p(n),j)
        END DO
      END DO

    END DO                                           !Ende Masterloop
  END SUBROUTINE ge

  SUBROUTINE resubst (B, M, p, X)                    !Ruecksubstitution

    IMPLICIT NONE

    REAL(KIND=8), INTENT(INOUT) :: B(:, :)
    REAL(KIND=8), INTENT(INOUT) :: M(:, :)
    REAL(KIND=8), INTENT(INOUT) :: X(:, :)
    INTEGER, INTENT(INOUT) :: p(:)

    INTEGER n, i, j, L, LB, ib

    L = SIZE(M, DIM=1)                               !# der Zeilen
    LB = SIZE(B, DIM=2)                              !# der Gleichungssysteme

    DO n=1, L-1                                       !Eliminationsschritte fuer rechte Seite B
      DO i=n+1,L
        DO j=1, LB
          B(p(i),j)=B(p(i),j)-M(p(i),n)*B(p(n),j)
        END DO
      END DO
    END DO
```

```

END DO

DO ib=1,LB, 1                                !Masterloop ueber Spalten von B
DO n=L,1,-1
  X(n,ib)=B(p(n),ib)
  DO j=n+1, L
    X(n,ib)=X(n,ib)-M(p(n),j)*X(j,ib)
  END DO
  X(n,ib)=X(n,ib)/M(p(n),n)
END DO
END DO
END SUBROUTINE resubst

SUBROUTINE ausgabe (a)
IMPLICIT NONE
REAL(KIND=8), INTENT(IN) :: a(:, :)

INTEGER :: i, j
DO i=1, SIZE(a, DIM=1)
  DO j=1, SIZE(a, DIM=2)
    WRITE (*,'(F8.5)', ADVANCE="NO") (a(i,j))
  END DO
  WRITE(*,*)
END DO
PRINT * !Leerzeile
END SUBROUTINE ausgabe

END MODULE LinAg

PROGRAM main
USE LinAg
IMPLICIT none
INTEGER :: N=100
REAL(KIND=8) :: M(16,16), B(16,100)      !Matrix M und B
REAL(KIND=8) :: X(16,100)                !Matrix X
REAL(KIND=8) :: f, t                      !Kraft f, Zeit t
REAL(KIND=8) :: a1, a2, a3               !Argumente a1, a2, a3
INTEGER :: p(16)                          !Permutationsvektor
INTEGER :: i, j, k                        !Schleifenzaehler
M      = 0.d0                             !Befuellen der Matrix mit 0
M(1,2) = 1.d0                             !Codieren der Gleichungen des Fachwerkes
M(1,3) = 1.d0
M(1,7) = 1.d0/(sqrt(2.d0))
M(2,1) = 1.d0
M(2,7) = -1.d0/(sqrt(2.d0))
M(3,3) = 1.d0
M(3,4) = 1.d0
M(4,8) = -1.d0
M(5,4) = 1.d0
M(5,5) = 1.d0
M(5,9) = -1.d0/(sqrt(2.d0))
M(5,11) = 1.d0/(sqrt(2.d0))
M(6,9) = -1.d0/(sqrt(2.d0))
M(6,10) = -1.d0
M(6,11) = -1.d0/(sqrt(2.d0))
M(7,5) = 1.d0
M(7,6) = 1.d0
M(8,12) = -1.d0
M(9,6) = 1.d0
M(9,13) = -1.d0/(sqrt(2.d0))
M(10,13) = -1.d0/(sqrt(2.d0))
M(10,14) = 1.d0
M(11,7) = 1.d0/(sqrt(2.d0))
M(11,9) = -1.d0/(sqrt(2.d0))
M(11,16) = 1.d0
M(12,7) = -1.d0/(sqrt(2.d0))

```



```

PRINT *
PRINT *
PRINT *, "Vorbereiten des Vektors B fuer asymmetrische Belastung. Dabei ist"
PRINT *, "f1=f*0.2, f2=f*0.3, f3=f*0.5, f aus [0,1] mit Increment 0.01."
PRINT *

B = 0.d0           !Ruecksetzen der B-Matrix
f = 0.d0           !Ruecksetzen der Kraft

DO i=1, N           !Asymmetrische Belastung vorbereiten
  B(4,i) = f*0.2;
  B(6,i) = f*0.3;
  B(8,i) = f*0.5;
  f = f + 0.01
END DO

CALL resubst(B, M, p, X)           !Resubstitution

OPEN (UNIT=20, FILE="asym.dat", ACTION="write") !Stream fuer File
f = 0.d0                             !Kraft Null setzen
DO j=1, N
  DO k=1, 16
    WRITE (20, '(F8.5)', ADVANCE="NO")(abs(X(k,j))) !Schreibe Daten auf File
  END DO
  WRITE (20, '(F8.5)', ADVANCE="NO") f           !Schreibe Kraft
  WRITE (20, *)                                 !Naechste Zeile
  f = f + 0.01                                 !erhoehe Kraft
END DO
CLOSE (UNIT=20)                               !Beende Stream

PRINT *, "Asymmetrischen Fall berechnet. Daten in asym.dat."
PRINT *
PRINT *
PRINT *, "Vorbereiten des Vektors B fuer dynamische Belastung. Dabei ist"
PRINT *, "f1=EXP(-(t-3)^2), f2=EXP(-(t-5)^2), f3=EXP(-(t-7)^2), t aus [0,10]"
PRINT *, "mit Increment 0.1."
PRINT *

B = 0.d0           !Ruecksetzen der B-Matrix
t = 0.d0           !Null setzen der Zeit
a1 = 0.d0          !Null setzen von Argument a1
a2 = 0.d0          !Null setzen von Argument a2
a3 = 0.d0          !Null setzen von Argument a3

DO i=1, N           !Dynamische Belastung vorbereiten
  a1 = -(t-3.d0)*(t-3.d0)
  a2 = -(t-5.d0)*(t-5.d0)
  a3 = -(t-7.d0)*(t-7.d0)
  B(4,i) = EXP(a1)
  B(6,i) = EXP(a2)
  B(8,i) = EXP(a3)
  t = t + 0.1
END DO

CALL resubst(B, M, p, X)           !Resubstitution

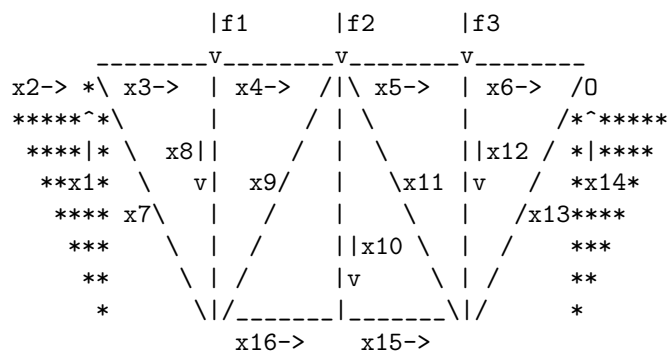
OPEN (UNIT=30, FILE="dyn.dat", ACTION="write") !Stream fuer File
t = 0.d0                             !Zeit Null setzen
DO j=1, N
  DO k=1, 16
    WRITE (30, '(F8.5)', ADVANCE="NO")(abs(X(k,j))) !Schreibe Daten auf File
  END DO
  WRITE (30, '(F8.5)', ADVANCE="NO") t           !Schreibe Zeit
  WRITE (30, *)                                 !Naechste Zeile
  t = t + 0.1                                 !erhoehe Zeit
END DO
CLOSE (UNIT=30)                               !Beende Stream

```

```
        PRINT *, "Dynamischer Fall berechnet . Daten in dyn.dat."  
        PRINT *  
END PROGRAM main
```

## 8.4.2 Output des Programmes

Dieses Programm loest das Gleichungssystem fuer ein einfaches Fachwerk.



wobei \* ein festes, und 0 ein nicht festes Auflager ist.  
 Alle Kraefte in den Diagonalen weisen entlang diesen nach unten.  
 Das Problem wird einmal symmetrisch belastet geloest, einmal  
 asymmetrisch belastet geloest, und zuletzt dynamisch belastet.  
 Die Ausgabe der Loesungen erfolgt jeweils in die Dateien  
 sym.dat, asym.dat, sowie dyn.dat, sodass eine weitere Ver-  
 arbeitung mit z.B. xmgrace moeglich ist.

Vorbereiten des Vektors B fuer symmetrische Belastung. Dabei ist  
 $f1=f/3$ ,  $f2=f/3$ ,  $f3=f/3$ ,  $f$  aus  $[0,1]$  mit Increment 0.01.

Symmetrischen Fall berechnet. Daten in sym.dat.

Vorbereiten des Vektors B fuer asymmetrische Belastung. Dabei ist  
 $f1=f*0.2$ ,  $f2=f*0.3$ ,  $f3=f*0.5$ ,  $f$  aus  $[0,1]$  mit Increment 0.01.

Asymmetrischen Fall berechnet. Daten in asym.dat.

Vorbereiten des Vektors B fuer dynamische Belastung. Dabei ist  
 $f1=EXP(-(t-3)^2)$ ,  $f2=EXP(-(t-5)^2)$ ,  $f3=EXP(-(t-7)^2)$ ,  $t$  aus  $[0,10]$   
 mit Increment 0.1.

Dynamischer Fall berechnet. Daten in dyn.dat.



## 8.5 Übung 5: LU Zerlegung

Diese Übung ist eine Implementierung des LU Verfahrens und Lösung eines Gleichungssystems mit Rücksubstitution. Die entsprechenden Gleichungen sind im Theorieteil nachzulesen.

### 8.5.1 Sourcecode - Uebung5.f90

```
MODULE LinAg
  IMPLICIT NONE

  CONTAINS

  SUBROUTINE lu (A,L,U)
    IMPLICIT NONE
    REAL(KIND=8), INTENT(INOUT) :: A(:, :)
    REAL(KIND=8), INTENT(INOUT) :: L(:, :)
    REAL(KIND=8), INTENT(INOUT) :: U(:, :)
    REAL(KIND=8) :: sum
    INTEGER :: i, j, k
    sum = 0.d0
    !Zaehlparameter

    DO i=1, SIZE(A,DIM=1)
      DO j=i, SIZE(A,DIM=1)
        !Bilde Summe
        DO k=1, i-1
          sum = sum + L(i, k)*U(k, j)
        END DO
        U(i, j) = A(i, j) - sum
        !Berechne Element v. U
        !Setze Summe zurueck
        sum = 0.d0
        DO k=1, i-1
          sum = sum + U(k, i)*L(j, k)
          !Bilde Summe
        END DO
        L(j, i) = (A(j, i)-sum)/U(i, i)
        !Berechne Element v. L
        !Setze Summe zurueck
        sum = 0.d0
      END DO
    END DO
  END SUBROUTINE lu

  SUBROUTINE solve (A,L,U,x,y,b)
    IMPLICIT NONE
    REAL(KIND=8), INTENT(INOUT) :: A(:, :)
    REAL(KIND=8), INTENT(INOUT) :: L(:, :)
    REAL(KIND=8), INTENT(INOUT) :: U(:, :)
    REAL(KIND=8), INTENT(INOUT) :: x(:)
    REAL(KIND=8), INTENT(INOUT) :: y(:)
    REAL(KIND=8), INTENT(INOUT) :: b(:)
    REAL(KIND=8) :: sum
    INTEGER :: i, j
    sum = 0.d0
    !Zaehlparameter
    !Setze Summe 0

    DO i=1, SIZE(A,DIM=1)
      DO j=1, i-1
        sum = sum + L(i, j)*y(j)
        !Bilde Summe
      END DO
      y(i) = b(i) - sum
      !Bereche y-Elemente
      !Setze Summe zurueck
      sum = 0.d0
    END DO

    DO i=SIZE(A,DIM=1), 1, -1
      !Schleife laeuft verkehrt
      DO j=i+1, SIZE(A, DIM=1)
        sum = sum + U(i, j)*x(j)
        !Berechne Summe
      END DO
      x(i) = (y(i) - sum)/u(i, i)
      !Berechne x-Elemente
      !Setze Summe zurueck
      sum = 0.d0
    END DO
  END SUBROUTINE solve
```

```

        END DO
    END SUBROUTINE solve

    SUBROUTINE ausgabe (a)
        IMPLICIT NONE
        REAL(KIND=8), INTENT(IN) :: a(:, :)

        INTEGER :: i, j
        DO i=1, SIZE(a, DIM=1)
            DO j=1, SIZE(a, DIM=2)
                WRITE ( *, '(F8.5)', ADVANCE="NO") (a(i,j))
            END DO
            WRITE(*,*)
        END DO
        PRINT * !Leerzeile
    END SUBROUTINE ausgabe

END MODULE LinAg

PROGRAM main
    USE LinAg
    IMPLICIT none
    REAL(KIND=8) :: A(2,2), b(2)
    REAL(KIND=8) :: L(2,2), U(2,2)
    REAL(KIND=8) :: x(2)
    REAL(KIND=8) :: y(2)
    INTEGER :: i
    A(1,1) = 3.d0
    A(1,2) = -1.d0
    A(2,1) = -1.d0
    A(2,2) = 2.d0
    B(1) = 1.d0
    B(2) = 3.d0
    U = 0.d0
    L = 0.d0
    x = 0.d0
    y = 0.d0
    PRINT *, "Dieses Programm zerlegt die Matrix A in A=LU"
    PRINT *, "und loest anschliessend durch Resubstitution."
    PRINT *
    CALL lu(A,L,U)
    PRINT *, "A = "
    CALL ausgabe (A)
    PRINT *, "L = "
    CALL ausgabe (L)
    PRINT *, "U = "
    CALL ausgabe (U)
    CALL solve (A,L,U,x,y,b)
    PRINT *, "Die Loesung ist:"
    PRINT *, "x = "
    DO i=1, SIZE(x,DIM=1)
        PRINT *,x(i)
    END DO

END PROGRAM main

```

### 8.5.2 Output des Programmes

Dieses Programm zerlegt die Matrix A in  $A=LU$   
und loest anschliessend durch Resubstitution.

A =  
3.00000-1.00000  
-1.00000 2.00000

L =  
1.00000 0.00000  
-0.33333 1.00000

U =  
3.00000-1.00000  
0.00000 1.66667

Die Loesung ist:

x =  
1.000000000000000  
2.000000000000000

## 8.6 Übung 6: SOR Verfahren

In dieser Übung wird das SOR Verfahren implementiert. Der Relaxationsparameter  $\omega$  liegt dabei im Intervall  $(0, 2)$ , das Abbruchkriterium ist  $\|x^{(n+1)} - x^{(n)}\| < \epsilon$ . Das Programm arbeitet mit einer Matrix  $A$ , welche  $N \times N$ , und wie folgt gebaut ist:

- Die Hauptdiagonalelemente haben den Wert  $N$
- Alle anderen Elemente werden zufällig aus  $[0, 1]$  gewählt

Für dieses Programm habe ich vorerst  $N = 10$  gesetzt. Nach der Anwendung des SOR Verfahrens wird die Lösung ausgegeben, zur Kontrolle wird  $A \cdot x$  berechnet, welches natürlich  $b$  ergeben soll, wobei  $b$  aus Gründen der Praktikabilität zuerst ebenfalls mit Zufallswerten zwischen 0 und 1 gefüllt wurde. Danach wird für dieses Problem  $\omega$  von 0 bis 2 variiert, die Anzahl der nötigen Iterationsschritte wird festgehalten und zu jedem  $\omega$  in eine Datei `runs.dat` geschrieben.

### 8.6.1 Sourcecode - Uebung6.f90

```
MODULE LinAg
  IMPLICIT NONE

  CONTAINS

  SUBROUTINE SOR (A,x,b,omega,runs)
    IMPLICIT NONE
    REAL(KIND=8), INTENT(INOUT) :: A(:, :)
    REAL(KIND=8), INTENT(INOUT) :: x(:)
    REAL(KIND=8), INTENT(INOUT) :: b(:)
    REAL(KIND=8), INTENT(IN) :: omega
    REAL(KIND=8) :: sumless, sumgreat, epsilon, abbruch
    REAL(KIND=8) :: x0(SIZE(A,DIM=1))
    INTEGER, INTENT(INOUT) :: runs

    INTEGER :: i,j,k, N                                !Zaehlparameter

    sumless = 0.d0                                     !Summe Null setzen
    sumgreat = 0.d0                                    !Summe Null setzen
    epsilon = 0.0001                                   !Epsilon setzen
    x0 = 0.2                                           !Abbruchbedingung
    x = 0.d0

    N = SIZE(A, DIM=1)                                !N bestimmen

    abbruch = 0.d0                                     !Abbruch 0 setzen
    DO i=1, N                                          !Abbruch berechnen
      abbruch = abbruch + (x(i)-x0(i))*(x(i)-x0(i))
    END DO
    abbruch = SQRT(abbruch)

    DO WHILE ( abbruch >= epsilon )                  !Beginne Iteration

      DO i=1, N

        DO j=1, i-1                                    !erste Summe
          sumless = sumless + A(i,j)*x(j)
        END DO

        DO j=i+1, N                                    !zweite Summe
          sumgreat = sumgreat + A(i,j)*x0(j)
        END DO

        x(i)= omega/A(i,i)*(b(i)-sumless - sumgreat)+(1-omega)*x0(i)
      END DO
    END DO
  END SUBROUTINE SOR
END MODULE LinAg
```

```

        sumless = 0.d0                !Summen ruecksetzen
        sumgreat = 0.d0
    END DO

    abbruch = 0.d0
    DO k=1, N
        abbruch = abbruch + (x(k)-x0(k))*(x(k)-x0(k))
    END DO
    abbruch = SQRT(abbruch)
    runs = runs + 1
    x0 = x
END DO
END SUBROUTINE SOR

SUBROUTINE ausgabe (a)                !Ausgabe fuer Matrizen
    IMPLICIT NONE
    REAL(KIND=8), INTENT(IN) :: a(:, :)

    INTEGER :: i, j
    DO i=1, SIZE(a, DIM=1)
        DO j=1, SIZE(a, DIM=2)
            WRITE ( *, '(F8.5)', ADVANCE="NO") (a(i, j))
        END DO
        WRITE(*,*)
    END DO
    PRINT * !Leerzeile
END SUBROUTINE ausgabe

END MODULE LinAg

PROGRAM main
    USE LinAg
    IMPLICIT none
    INTEGER, PARAMETER :: N = 10      !Dimension des Problemes
    REAL(KIND=8) :: A(N,N), b(N), c(N) !Matrix A und Vektor b
    REAL(KIND=8) :: x(N)              !Vektor x
    REAL(KIND=8) :: omega             !Streckparameter
    INTEGER :: runs                    !Anzahl der Iterationen
    INTEGER :: i, j                    !Zaehlparameter

    DO i=1, N                           !Matrix zufaellig fuellen
        DO j=1, N
            CALL RANDOMNUMBER(A(i, j))
        END DO
    END DO

    DO i=1, N                             !Hauptdiagonale fuellen
        A(i, i) = N
        CALL RANDOMNUMBER(b(i))          !Zielvektor fuellen
    END DO

    x = 0.d0
    c = 0.d0
    omega = 1.1
    runs = 0

    PRINT *, "Dieses Programm loest das System Ax = b durch SOR."
    PRINT *

    CALL SOR(A,x,b,omega,runs)

    PRINT *, "A = "
    CALL ausgabe (A)
    PRINT *
    PRINT *, "b = "

```

```

DO i=1, N
  PRINT *, b(i)
END DO
PRINT *
PRINT *, "x = "
DO i=1, N
  PRINT *, x(i)
END DO
PRINT *
DO i=1, N
  DO j=1, N
    c(i) = c(i) + A(i,j)*x(j)
  END DO
END DO
PRINT *, "A.x="
DO i=1, N
  PRINT *, c(i)
END DO

x = 0.d0           !Null setzen von x
omega = 0.0       !Omega setzen
runs = 0          !Zahl d. Iterationen 0 setzen

PRINT *
PRINT *, "Variiere omega nun von 0 bis 2 und schreibe Anzahl der"
PRINT *, "Iterationen auf File runs.dat."
PRINT *

OPEN(UNIT=20, FILE="runs.dat", ACTION="write")
DO i=1, 99
  omega = omega + 0.02
  CALL SOR (A,x,b,omega,runs)           !SOR rufen
  WRITE(20, '(F8.5)', ADVANCE="NO") omega
  WRITE(20, '(I8)') runs
  runs = 0
END DO
CLOSE (UNIT=20)

PRINT *, "Fertig!"
PRINT *
END PROGRAM main

```

## 8.6.2 Output des Programmes

Dieses Programm loest das System  $Ax = b$  durch SOR.

A =

```
10.00000 0.56682 0.96592 0.74793 0.36739 0.48064 0.07375 0.00536 0.34708 0.34224
0.2179510.00000 0.90052 0.38677 0.44548 0.66193 0.01611 0.65085 0.64641 0.32299
0.85569 0.4012910.00000 0.96854 0.59840 0.67298 0.45688 0.33002 0.10038 0.75545
0.60569 0.71905 0.8973310.00000 0.15072 0.61231 0.97866 0.99914 0.25680 0.55087
0.65905 0.55401 0.97776 0.9019210.00000 0.72886 0.40246 0.92863 0.14784 0.67453
0.76961 0.33932 0.11582 0.61437 0.8206210.00000 0.73113 0.49760 0.37480 0.42151
0.55290 0.99792 0.99039 0.74631 0.95376 0.0932710.00000 0.75176 0.94685 0.70618
0.81381 0.55859 0.06171 0.48038 0.59769 0.13753 0.5874010.00000 0.88588 0.30381
0.66966 0.66494 0.50368 0.26158 0.07656 0.10125 0.54927 0.3755810.00000 0.79292
0.62088 0.77360 0.95358 0.11424 0.31846 0.59682 0.04815 0.11421 0.2159610.00000
```

b =

```
7.334180249993905E-002
0.246861739727688
0.443384266796283
0.208367573254460
0.566998342734826
2.431239969651688E-002
0.420290577071217
0.397853024116983
0.976585425492088
0.692605032992832
```

x =

```
-3.580363434601721E-003
1.072050083774652E-002
3.430890457834038E-002
7.135803609459092E-003
4.450261546325729E-002
-1.069150408907612E-002
1.841710880159257E-002
2.563150778095614E-002
8.812972216090180E-002
6.223664602317071E-002
```

A.x=

```
7.334458605292137E-002
0.246877169322753
0.443410664036121
0.208394446477588
0.567018274308642
2.432831113577354E-002
0.420306420528633
0.397861504976695
0.976590927469712
0.692606998078928
```

Variiere omega nun von 0 bis 2 und schreibe Anzahl der

Iterationen auf File runs.dat.

Fertig!



## 8.7 Übung 7: Hubbardmodell Matrixelemente

In dieser Übung sollen die Matrixelemente des Hubbardmodells, wie es in Kapitel 4 beschrieben wurde, berechnet werden.

Der Hamiltonoperator ist schon in Gleichung (4.36) beschrieben und diente als Ausgangspunkt. Die Terme die aus Anzahloperatoren bestehen sind sehr leicht umzusetzen, da sie den Zustand reproduzieren oder 0 liefern. Die Programmierung ist daher einfach. Weniger einfach allerdings sind die Beiträge der Hoppingterme. Zunächst wurde eine Codierung der Basiszustände vorgenommen. Es gilt:

$$b = (i \cdot 1 + j \cdot 10) + (k \cdot 100 + l \cdot 1000) \quad (8.10)$$

Dabei steht  $i$  für die Position des ersten Teilchens,  $j$  für den Spin des ersten Teilchens,  $k$  für die Position des zweiten Teilchens und  $l$  für den Spin des zweiten Teilchens. Spin up wurde dabei mit 1 und Spin down mit 2 definiert. Die Positionen können die Werte 1, 2 und 3 annehmen. Beispiel:

$$(2 \cdot 1 + 2 \cdot 10) + (3 \cdot 100 + 2 \cdot 1000) = 2322 \quad (8.11)$$

repräsentiert das erste Teilchen an der Position 2 mit Spin down und das zweite Teilchen an Position 3 und Spin down.

Das Konzept wurde ebenfalls für die Codierung der Hoppingterme übernommen. Dabei ist es völlig ausreichend, denn die Information ob es sich um einen Vernichter oder Erzeuger handelt ist durch dessen Position schon vorgegeben. Man kann nun den allgemeinsten Fall der Hoppingterme wie folgt anschreiben:

$$\begin{aligned} & a_i^{\alpha\dagger} a_j^\alpha a_k^{\beta\dagger} a_l^{\gamma\dagger} |0\rangle \\ &= a_i^{\alpha\dagger} a_l^{\gamma\dagger} \delta_{kj} \delta_{\alpha\beta} |0\rangle - a_i^{\alpha\dagger} a_k^{\beta\dagger} \delta_{jl} \delta_{\gamma\alpha} |0\rangle \end{aligned} \quad (8.12)$$

Dies folgt zwanglos durch einfaches ausrechnen. Da die Hoppingterme stets mit selbem Spin kommen, brauchen wir nur einen Spinindex  $\alpha$  für den Hamiltonbeitrag. Ebenfalls kann man nun leicht zeigen, dass die beiden Terme exklusiv sind, dh. sie schließen einander aus: Ist der erste Term ungleich Null so ist der zweite gleich Null und umgekehrt. Dann ist die Wirkung des Hoppingtermes durch eine einfache Fallunterscheidung zu implementieren. Wir wollen zeigen, dass die Terme exklusiv sind: Wir greifen uns die Indices  $k$  und  $l$  heraus.

Fall 1:  $k = l$

Dann muss aber  $\beta \neq \gamma$  sein, da wir es mit Fermionen zu tun haben. Ein Blick auf die Kroneckerdeltas in den beiden Termen zeigt uns dann, dass  $\delta_{kj} \delta_{\alpha\beta}$  und  $\delta_{jl} \delta_{\gamma\alpha}$  nicht gleichzeitig erfüllt werden kann, da entweder  $\beta = \alpha$  oder  $\gamma = \alpha$  ist. Dieser Fall führt also auf Exklusivität.

Fall 2:  $k \neq l$

Wieder kann  $\delta_{kj} \delta_{\alpha\beta}$  und  $\delta_{jl} \delta_{\gamma\alpha}$  nicht gleichzeitig erfüllt werden, da entweder  $j = k$  oder  $j = l$  ist. Damit ist die Exklusivität gezeigt.

Damit ist das Problem relativ einfach zu programmieren.

### 8.7.1 Sourcecode - Uebung7.f90

```

MODULE LinAg
  IMPLICIT NONE

  CONTAINS

  FUNCTION akreuz (brastate, contrib, state) !Hoppingterm
    IMPLICIT NONE
    INTEGER, INTENT(INOUT) :: contrib, brastate, state
    INTEGER :: akreuz
    INTEGER cpos1, cspi1, cpos2, cspi2 !Vernichterindices 2
    INTEGER spos1, sspi1, spos2, sspi2 !Basisindices
    INTEGER newstate1, newstate2 !neuer Zustand

    newstate1 = 0 !neuen Zust. Null setzen
    newstate2 = 0

    CALL decode (contrib, cpos1, cspi1, cpos2, cspi2) !Decodierung contrib
    CALL decode (state, spos1, sspi1, spos2, sspi2) !Decodierung state

    !geleistete Vorarbeit: Ich habe allgemein gezeigt, dass nur in zwei exklusiven
    !Faellen ein Beitrag entsteht:
    !Fall 1: cpos2==spos1 AND cspi2==sspi1:
    !      spos1=cpos1, sspi1=cspi1, spos2=spos2, sspi1=sspi1 ist neuer State
    !Fall 2: cpos2==spos2 AND cspi2==sspi2:
    !      spos2=spos1, sspi2=sspi1, spos1=cpos1, sspi1=cspi1 ist neuer State

    IF ((cpos2 .EQ. spos1).AND.(cspi2 .EQ. sspi1)) THEN !Zustand ueberpruefen
      spos1 = cpos1 !Fall 1
      sspi1 = cspi1
      CALL code (newstate1, spos1, sspi1, spos2, sspi2) !Neuer Zustand
      CALL code (newstate2, spos2, sspi2, spos1, sspi1) !Neuer Zustand
      newstate2 = -newstate2 !Vorzeichen wechselt
    ELSE IF ((cpos2 .EQ. spos2).AND.(cspi2 .EQ. sspi2)) THEN
      spos2 = spos1
      sspi2 = sspi1
      spos1 = cpos1
      sspi1 = cspi1
      CALL code (newstate1, spos1, sspi1, spos2, sspi2) !Neuer Zustand
      CALL code (newstate2, spos2, sspi2, spos1, sspi1) !Neuer Zustand
      newstate2 = -newstate2 !Vorzeichen wechselt
      newstate1 = -newstate1 !Beitrag kommt negativ
      newstate2 = -newstate2
    ELSE
      spos1 = 0
      sspi1 = 0
      spos2 = 0
      sspi2 = 0
      CALL code (newstate1, spos1, sspi1, spos2, sspi2) !Neuer Zustand
      CALL code (newstate2, spos2, sspi2, spos1, sspi1) !Neuer Zustand
      newstate2 = -newstate2 !Vorzeichen wechselt
    END IF
    IF (brastate .EQ. ABS(newstate1)) THEN
      akreuz = newstate1/ABS(newstate1)
    ELSE IF (brastate .EQ. ABS(newstate2)) THEN
      akreuz = newstate2/ABS(newstate2)
    ELSE
      akreuz = 0
    END IF
  END FUNCTION akreuz

  FUNCTION anzahl(brastate, state) !B-Term
    IMPLICIT NONE
    INTEGER, INTENT(INOUT) :: brastate, state
    INTEGER :: n, anzahl, i
    INTEGER spos1, sspi1, spos2, sspi2 !Basisindices

```

```

n=0                                     !Anzahl Null setzen

CALL decode (state , spos1 , sspi1 , spos2 , sspi2)      !Decodierung state

!Ganz allgemein gilt:
!Es wird nur ein Beitrag erhalten , wenn das Tupel
!des Anzahloperators in dem State vorkommt

DO i=1, 3
  IF ((i .EQ. spos1) .AND. (1 .EQ. sspi1)) THEN
    n = n+1
  ELSE IF ((i .EQ. spos2) .AND. (1 .EQ. sspi2)) THEN
    n = n+1
  END IF
END DO

IF (brastate .EQ. state) THEN
  anzahl = n
ELSE
  anzahl = 0
END IF
END FUNCTION anzahl

FUNCTION anzahl1(brastate , state)                                     !U-Beitrag

  IMPLICIT NONE
  INTEGER, INTENT(INOUT) :: brastate , state
  INTEGER :: n,anzahl1 , i
  INTEGER spos1 , sspi1 , spos2 , sspi2                                !Basisindices

n=0                                     !Anzahl Null setzen

CALL decode (state , spos1 , sspi1 , spos2 , sspi2)      !Decodierung state

!Ganz allgemein gilt:
!Es wird nur ein Beitrag erhalten , wenn antiparallele
!Spins an einem Ort auftreten

IF ((spos1 .EQ. spos2) .AND. (sspi1 .NE. sspi2)) THEN
  n = 1
END IF

IF (brastate .EQ. state) THEN
  anzahl1 = n
ELSE
  anzahl1 = 0
END IF
END FUNCTION anzahl1

SUBROUTINE decode (x, a, b, c, d)                                     !Zustand decodieren:
  IMPLICIT NONE
  INTEGER, INTENT(IN) :: x                                           !erhalte Indices
  INTEGER, INTENT(INOUT) :: a, b, c, d
  INTEGER x1, x2, x3
  a = MOD(x,10)
  x1 = (x-a)/10
  b = MOD(x1,10)
  x2 = (x1-b)/10
  c = MOD(x2,10)
  x3 = (x2-c)/10
  d = MOD(x3,10)
END SUBROUTINE decode

SUBROUTINE code (x, a, b, c, d)                                     !Zustand codieren:
  IMPLICIT NONE
  INTEGER, INTENT(INOUT) :: x                                         !erhalte Zahl

```

```

        INTEGER, INTENT(IN) :: a, b, c, d
        x = a + 10*b + 100*c + 1000*d
END SUBROUTINE code

SUBROUTINE ausgabe (a)                                !Ausgabe fuer Matrizen
    IMPLICIT NONE
    REAL(KIND=8), INTENT(IN) :: a(:, :)

    INTEGER :: i, j
    DO i=1, SIZE(a, DIM=1)
        DO j=1, SIZE(a, DIM=2)
            WRITE ( *, '(F8.5)', ADVANCE="NO") (a(i,j))
        END DO
        WRITE(*,*)
    END DO
    PRINT * !Leerzeile
END SUBROUTINE ausgabe

END MODULE LinAg

PROGRAM main
    USE LinAg
    IMPLICIT none
    INTEGER, PARAMETER :: N = 15                    !Dimension des Problemes
    REAL(KIND=8) :: t                               !Parameter t
    REAL(KIND=8) :: U                               !Parameter U
    REAL(KIND=8) :: B                               !Parameter B
    INTEGER :: b1(N)                                !Basissatz
    INTEGER :: h1(12)                               !Hoppingteil des Hamilton
    INTEGER :: state, brastate                      !aktueller Zustand u. Brazust.
    INTEGER :: contrib, cont                        !Operatorbeitrag des Hamilton
    REAL(KIND=8) :: H(N,N)                         !Matrix H
    INTEGER :: i,j,k                               !Zaehlparameter

    t = 1.d0                                       !Setzen von t
    U = 1.d0                                       !Setzen von U
    B = 1.d0                                       !Aeusseres Feld B

    H = 0.d0                                       !Matrix Null setzen
    b1 = 0
    h1 = 0

    b1(1) = 2111                                   !Eincodieren der Basiszustaende:
    b1(2) = 2212                                   !Es gilt:
    b1(3) = 2313                                   !((i*1+j*10)+(k*100+l*1000)
    b1(4) = 2211                                   !Die erste Klammer steht fuer
    b1(5) = 2311                                   !das erste Teilchen, die zweite fuer
    b1(6) = 2312                                   !das zweite. Spin up = 1, Spin dwn = 2
    b1(7) = 1221                                   !und es gibt Positionen 1,2 und 3.
    b1(8) = 1321                                   !i und k sind Positionsparameter,
    b1(9) = 1322                                   !j und l Spinparameter. Zum Beispiel
    b1(10) = 1211                                   !ist der Basiszustand 15 gegeben durch
    b1(11) = 1311                                   !erstes Teilchen: Pos 2, Spin Down und
    b1(12) = 1312                                   !zweites Teilchen: Pos 3, Spin Down. Dann:
    b1(13) = 2221                                   !((2*1+2*10)+(3*100+2*1000) = 2322
    b1(14) = 2321
    b1(15) = 2322

    h1(1) = 1211                                   !Die Codierung erfolgt gleich wie oben,
    h1(2) = 1312                                   !wobei der erste Teil immer fuer den
    h1(3) = 1113                                   !(links stehenden) Erzeuger, der zweite
    h1(4) = 2221                                   !Teil immer fuer den Vernichter steht.
    h1(5) = 2322                                   !Der Vernichter ist also stets zuerst
    h1(6) = 2123                                   !anzuwenden, hernach der Erzeuger auf den
    h1(7) = 1112                                   !Zustand.
    h1(8) = 1213

```

```

h1(9) = 1311
h1(10) = 2122
h1(11) = 2223
h1(12) = 2321

```

```

!Berechne die Matrixelemente von H
cont = 0                                !Beitrag Null setzen

DO i=1, N                                !Durchlaufe Bras
DO j=1, N                                !Durchlaufe Kets
  brastate = b1(i)                       !Bra auswaehlen
  state = b1(j)                           !Ket auswaehlen
DO k=1, 12                                !Durchlaeuft Beitrage von H-hopping
  contrib = h1(k)                         !Beitraege von H-hopping auswaehlen
  cont = cont + akreuz(a(brastate, contrib, state))
END DO
  cont = -t*cont                           !Beitrag mit -t multiplizieren
  H(i,j) = cont                           !Matrixelement ist fertig
  cont = 0                                  !Beitrag ruecksetzen
  cont = B*anzahl(brastate, state)         !B-Beitraege ermitteln
  H(i,j) = H(i,j) + cont                  !Matrixelement aktualisieren
  cont = 0                                  !Beitrag ruecksetzen
  cont = U*anzahl1(brastate, state)        !U-Beitraege ermitteln
  H(i,j) = H(i,j) + cont                  !Matrixelement aktualisieren
  cont = 0                                  !Beitrag ruecksetzen
END DO
END DO

CALL ausgabe(H)                          !Matrix H ausgeben

!state = b1(7)                            !Test
!contrib = h1(1)
!brastate = b1(1)
!cont = akreuz(a(brastate, contrib, state))
!PRINT *, cont
END PROGRAM main

```

### 8.7.2 Output des Programmes

2.00	0.00	0.00	-1.00	-1.00	0.00	1.00	1.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00
0.00	2.00	0.00	-1.00	0.00	-1.00	1.00	0.00	1.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00
0.00	0.00	2.00	0.00	-1.00	-1.00	0.00	1.00	1.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00
-1.00	-1.00	0.00	1.00	-1.00	0.00	0.00	0.00	1.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00
-1.00	0.00	-1.00	-1.00	1.00	-1.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00
0.00	-1.00	-1.00	0.00	-1.00	1.00	1.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00
1.00	1.00	0.00	0.00	0.00	1.00	1.00	-1.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00
1.00	0.00	1.00	0.00	0.00	0.00	-1.00	1.00	-1.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00
0.00	1.00	1.00	1.00	0.00	0.00	0.00	-1.00	1.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00
0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	2.00	-1.00	1.00	0.00	0.00	0.00
0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	-1.00	2.00	-1.00	0.00	0.00	0.00
0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	1.00	-1.00	2.00	0.00	0.00	0.00
0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	-1.00	1.00
0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	-1.00	0.00	-1.00
0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	1.00	-1.00	0.00

## 8.8 Übung 8: Eigenwertberechnung nach Jakobi

In dieser Übung soll ein Programm geschrieben werden, welches das Eigenwertproblem für eine symmetrische Matrix  $A$  mittels der Jakobi-Methode berechnet. Die Vorgehensweise dazu ist aus dem Theorieteil zu ersehen, außerdem treten kaum programmiertechnische Feinheiten auf. So ist der Code weitgehend selbsterklärend, erhellend wirken zudem noch die Kommentare. Die Diagonalisierung erfolgt in einem Unterprogramm mit Namen EWP, welches die Eigenvektoren zurückgibt und  $A$  direkt diagonalisiert. Nach erfolgter Diagonalisierung wird überprüft ob die gefundenen Lösungen die Eigenwertgleichung erfüllen.

### 8.8.1 Sourcecode-Uebung8.f90

```

MODULE LinAg
  IMPLICIT NONE

  CONTAINS

  FUNCTION EWP (A, N)
    IMPLICIT NONE
    REAL(KIND=8), INTENT(INOUT) :: A(:, :)           !Matrix A
    INTEGER, INTENT(IN) :: N                          !Dimension
    REAL(KIND=8) :: s2, s                             !Parameter s^2
    REAL(KIND=8) :: c2, c                             !Parameter c^2
    REAL(KIND=8) :: sc, t                             !Parameter sc
    REAL(KIND=8) :: beta                              !Parameter beta
    REAL(KIND=8) :: V(N,N)                           !Temporaere Matrix
    REAL(KIND=8) :: x(N), y(N)                       !Hilfsvektoren
    REAL(KIND=8) :: EWP(N,N)                         !Loesungsmatrix
    REAL(KIND=8) :: epsilon                          !Abbruchbedingung
    INTEGER :: i, j                                   !Zaehlparameter
    INTEGER :: p, q                                   !Matrixindices
    REAL(KIND=8) :: element                          !Hilfselement

    epsilon = 1e-6                                   !Abbruchbedingung

    V = 0.d0                                         !Matrix V loeschen
    DO i=1, N
      V(i, i) = 1.d0                                 !V initialisieren
    END DO

    DO WHILE (abbruch(A,N) .GE. epsilon)             !Beginn der Diagonalisierung
      DO p=1, N-1
        DO q=p+1, N
          IF ( ABS(A(p,q)) .NE. 0.d0) THEN           !Falls apq=0 ist keine Aktion noetig
            beta = (A(q,q)-A(p,p))/(2*A(p,q))       !Berechne Parameter beta, s2, s1, sc
            s2 = 0.5 - 0.5*beta*(1/(SQRT(1+beta*beta)))
            c2 = 0.5 + 0.5*beta*(1/(SQRT(1+beta*beta)))
            sc = 0.5*(1/(SQRT(1+beta*beta)))
            s = SQRT(s2)
            c = SQRT(c2)

            DO i=1, N                                 !A berechnen
              IF ((i .NE. p) .AND. (i .NE. q)) THEN
                element = A(i, p)
                A(i, p) = A(i, p)*c-A(i, q)*s
                A(i, q) = element*s+A(i, q)*c
                A(p, i) = A(i, p)
                A(q, i) = A(i, q)
              END IF
            END DO
            element = A(p, p)
            A(p, p) = A(p, p)*c2+A(q, q)*s2-2*A(p, q)*sc
            A(q, q) = element*s2+A(q, q)*c2+2*A(p, q)*sc
            A(p, q) = 0
            A(q, p) = 0
          END IF
        END DO
      END DO
    END WHILE
  END FUNCTION EWP

```

```

        DO i=1, N
            element = V(i,p)
            V(i,p) = V(i,p)*c-V(i,q)*s
            V(i,q) = element*s+V(i,q)*c
        END DO

        END IF
    END DO
END DO
EWP = V

!V berechnen

!Eigenvektoren zurueckgeben

END FUNCTION EWP

FUNCTION abbruch(A, N)
    IMPLICIT NONE
    REAL(KIND=8), INTENT(INOUT) :: A(:, :)
    INTEGER, INTENT(IN) :: N
    INTEGER :: i, j
    REAL(KIND=8) :: sum1, sum2
    REAL(KIND=8) :: abbruch

    sum1 = 0
    sum2 = 0

    DO i=1, N
        DO j=1, N
            sum1 = sum1 + A(i,j)**2
            IF ( i .NE. j ) THEN
                sum2 = sum2 + A(i,j)**2
            END IF
        END DO
    END DO

    abbruch = sum2/sum1

!Matrix A
!Dimensionalitaet
!Laufparameter
!Summen
!Abbruchkriterium

!Null setzen der Summen

!Abbruch, wenn dieser Bruch
!kleiner Epsilon

END FUNCTION abbruch

SUBROUTINE ausgabe (a)
    IMPLICIT NONE
    REAL(KIND=8), INTENT(IN) :: a(:, :)

    INTEGER :: i, j
    DO i=1, SIZE(a, DIM=1)
        DO j=1, SIZE(a, DIM=2)
            WRITE ( *, '(F8.5)', ADVANCE="NO" ) (a(i,j))
        END DO
        WRITE(*,*)
    END DO
    PRINT * !Leerzeile
END SUBROUTINE ausgabe

!Ausgabe fuer Matrizen

END MODULE LinAg

PROGRAM main
    USE LinAg
    IMPLICIT none
    INTEGER, PARAMETER :: N = 4
    REAL(KIND=8) :: oldA(N,N), A(N,N), M(N,N)
    INTEGER :: i, j

!Dimension des Problemes
!Matrix A, Loesungsmatrix M
!Zaehlparameter

    A(1,1)=8

```



```

A(2,2)=6
A(3,3)=9
A(4,4)=7
A(1,2)=-1
A(1,3)=3
A(1,4)=-1
A(2,3)=2
A(2,4)=0
A(3,4)=1

DO i=2, N                                !Matrix symmetrisieren
  DO j=1, i-1
    A(i,j)=A(j,i)
  END DO
END DO

oldA = A                                  !speichern der Ausgangsmatrix

PRINT *
PRINT *, "A="
PRINT *
CALL ausgabe(A)

PRINT *, " Dieses Programm loest das Eigenwertproblem fuer A durch "
PRINT *, " die zyklische Jakobi Methode. A ist dann diagonal, die Eigenwerte"
PRINT *, " stehen auf der Hauptdiagonale. V beinhaltet ferner die zugehoerigen"
PRINT *, " Eigenvektoren, welche in eine Matrix zusammengefasst wurden."
PRINT *

M = EWP(A,N)                              !Loesen des EWP's
PRINT *, "A ="
CALL ausgabe(A)                            !Loesung ausgeben
PRINT *
PRINT *, "V="
CALL ausgabe(M)
PRINT *
PRINT *, "Probe: Berechne AV. Dies muss dasselbe liefern wie V.r, wobei r die"
PRINT *, " Diagonalisierte Matrix A ist. Aufgrund der Rechenvorschrift fuer Matrix-"
PRINT *, " multiplikation muss die Diagonalmatrix RECHTS stehen!"
PRINT *, "A.V="
CALL ausgabe(MATMUL(oldA,M))
PRINT *
PRINT *, "V.r="
CALL ausgabe(MATMUL(M,A))
PRINT *
PRINT *, " Fertig!"
PRINT *
!ACHTUNG: Wegen der Matrix-
!multiplikation muss die die
!Eigenwerte beinhaltende Dia-
!gonalmatrix RECHTS stehen!!!!
END PROGRAM main

```

## 8.8.2 Output des Programmes

A=

```
8.00000-1.00000 3.00000-1.00000
-1.00000 6.00000 2.00000 0.00000
3.00000 2.00000 9.00000 1.00000
-1.00000 0.00000 1.00000 7.00000
```

Dieses Programm loest das Eigenwertproblem fuer A durch die zyklische Jakobi Methode. A ist dann diagonal, die Eigenwerte stehen auf der Hauptdiagonale. V beinhaltet ferner die zugehoerigen Eigenvektoren, welche in eine Matrix zusammengefasst wurden.

A =

```
11.70430 0.00000 0.00000 0.00000
0.00000 6.59234 0.00000 0.00000
0.00000 0.00000 8.40766 0.00000
0.00000 0.00000 0.00000 3.29570
```

V=

```
0.58230 0.23010-0.57304-0.52878
0.17578-0.62898 0.47230-0.59197
0.79249-0.07123 0.28205 0.53604
0.04468 0.73917 0.60746-0.28745
```

Probe: Berechne AV. Dies muss dasselbe liefern wie V.r, wobei r die Diagonalisierte Matrix A ist. Aufgrund der Rechenvorschrift fuer Matrixmultiplikation muss die Diagonalmatrix RECHTS stehen!

A.V=

```
6.81539 1.51687-4.81795-1.74270
2.05733-4.14642 3.97095-1.95094
9.27551-0.46960 2.37138 1.76662
0.52295 4.87285 5.10728-0.94736
```

V.r=

```
6.81539 1.51687-4.81795-1.74270
2.05733-4.14642 3.97095-1.95094
9.27551-0.46960 2.37138 1.76662
0.52295 4.87285 5.10728-0.94736
```

Fertig!

## 8.9 Übung 9: Hubbard Modell

In dieser Übung soll das Problem des Hubbard-Modelles mit dem Programm, welches in der vorherigen Übung erzeugt wurde, gelöst werden. Dazu sollen die Eigenwerte  $E^{(n)}$  und die dazugehörigen Eigenvektoren  $v^{(n)}$ ,  $n = 1, \dots, 15$  berechnet werden. Die Einträge  $v_i^{(n)}$  geben die Gewichte an aus denen der physikalische Zustand  $|n\rangle$  in der gewählten Basis  $|\phi_i\rangle$  aufgebaut ist, dh.

$$|n\rangle = \sum_{i=1}^1 5v_i^{(n)}|\phi_i\rangle. \quad (8.13)$$

Das Eigenwertproblem soll für unterschiedliche Parameter  $U$  im Intervall  $U \in [-10, 10]$  in Schritten von  $\Delta U = 0.1$  untersucht werden. Ausserdem sollen die Fälle  $B = 3.0, 6.0, 12.0$  untersucht werden. Die Eigenwerte  $E^{(n)}$ ,  $n = 1, 2, \dots, 15$  sind als Funktion von  $U$  aufzutragen, ausserdem sollen die Gewichte für den Grundzustand (Zustand mit niedrigster Energie) als Funktion von  $U$  studiert werden. Im Folgenden sehen wir die Eigenwerte, geplottet als Funktion des Parameters  $U$ .

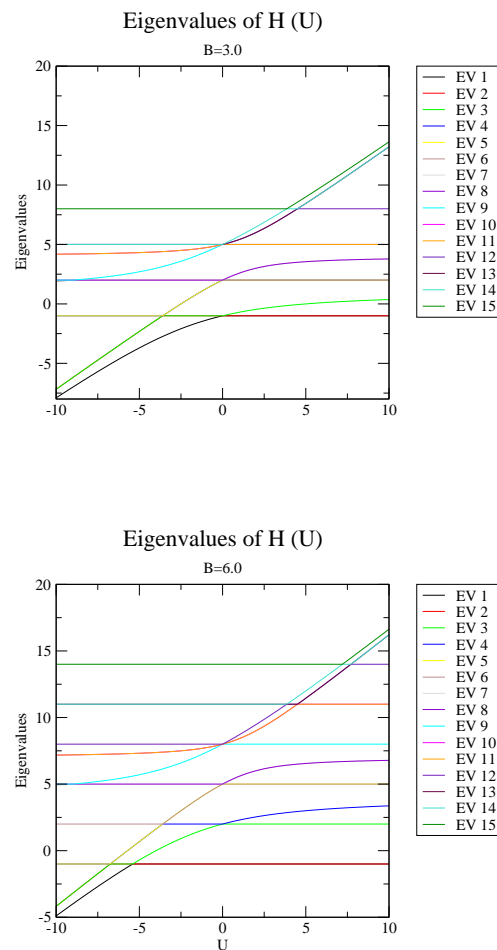


Abbildung 8: Eigenwerte als Funktion des Parameters  $U$  für  $B = 3$  und  $B = 6$

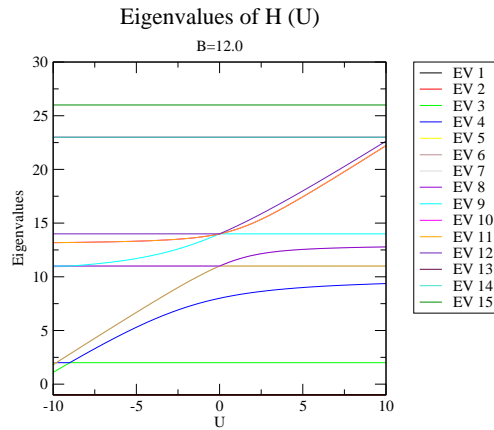


Abbildung 9: Eigenwerte als Funktion des Parameters  $U$  für  $B = 12$

### 8.9.1 Sourcecode-Uebung9.f90

```

MODULE LinAg
IMPLICIT NONE

CONTAINS

FUNCTION EWP (A, N)
IMPLICIT NONE
REAL(KIND=8), INTENT(INOUT) :: A(:, :)           !Matrix A
INTEGER, INTENT(IN) :: N                         !Dimension
REAL(KIND=8) :: s2, s                            !Parameter s^2
REAL(KIND=8) :: c2, c                            !Parameter c^2
REAL(KIND=8) :: sc, t                            !Parameter sc
REAL(KIND=8) :: beta                             !Parameter beta
REAL(KIND=8) :: V(N,N)                          !Temporaere Matrix
REAL(KIND=8) :: x(N), y(N)                       !Hilfsvektoren
REAL(KIND=8) :: EWP(N,N)                         !Loesungsmatrix
REAL(KIND=8) :: epsilon                          !Abbruchbedingung
INTEGER :: i, j                                   !Zaehlparameter
INTEGER :: p, q                                   !Matrixindices
REAL(KIND=8) :: element                          !Hilfselement

epsilon = 1e-6                                    !Abbruchbedingung

V = 0.d0                                          !Matrix V loeschen
DO i=1, N
  V(i, i) = 1.d0                                  !V initialisieren
END DO

DO WHILE (abbruch(A,N) .GE. epsilon)              !Beginn der Diagonalisierung
  DO p=1, N-1
    DO q=p+1, N
      IF ( ABS(A(p,q)) .NE. 0.d0) THEN             !Falls apq=0 ist keine Aktion noetig
        beta = (A(q,q)-A(p,p))/(2*A(p,q))         !Berechne Parameter beta, s2, s1, sc
        s2 = 0.5 - 0.5*beta*(1/(SQRT(1+beta*beta)))
        c2 = 0.5 + 0.5*beta*(1/(SQRT(1+beta*beta)))
        sc = 0.5*(1/(SQRT(1+beta*beta)))
        s = SQRT(s2)
        c = SQRT(c2)

        DO i=1, N                                  !A berechnen

```

```

        IF((i .NE. p) .AND. (i .NE. q)) THEN
            element = A(i,p)
            A(i,p) = A(i,p)*c-A(i,q)*s
            A(i,q) = element*s+A(i,q)*c
            A(p,i) = A(i,p)
            A(q,i) = A(i,q)
        END IF
    END DO
    element = A(p,p)
    A(p,p) = A(p,p)*c2+A(q,q)*s2-2*A(p,q)*sc
    A(q,q) = element*s2+A(q,q)*c2+2*A(p,q)*sc
    A(p,q) = 0
    A(q,p) = 0

    DO i=1, N
        element = V(i,p)
        V(i,p) = V(i,p)*c-V(i,q)*s
        V(i,q) = element*s+V(i,q)*c
    END DO

    END IF
END DO
END DO
EWP = V
!Eigenvektoren zurueckgeben

END FUNCTION EWP

FUNCTION abbruch(A, N)
    IMPLICIT NONE
    REAL(KIND=8), INTENT(INOUT) :: A(:, :)
    INTEGER, INTENT(IN) :: N
    INTEGER :: i, j
    REAL(KIND=8) :: sum1, sum2
    REAL(KIND=8) :: abbruch
    sum1 = 0
    sum2 = 0
    DO i=1, N
        DO j=1, N
            sum1 = sum1 + A(i,j)**2
            IF (i .NE. j) THEN
                sum2 = sum2 + A(i,j)**2
            END IF
        END DO
    END DO
    abbruch = sum2/sum1
    !Abbruch, wenn dieser Bruch
    !kleiner Epsilon

END FUNCTION abbruch

SUBROUTINE ausgabe (a)
    IMPLICIT NONE
    REAL(KIND=8), INTENT(IN) :: a(:, :)
    INTEGER :: i, j
    DO i=1, SIZE(a, DIM=1)
        DO j=1, SIZE(a, DIM=2)
            WRITE (*, '(F8.5)', ADVANCE="NO") (a(i,j))
        END DO
        WRITE(*,*)
    END DO
    PRINT * !Leerzeile
    !Ausgabe fuer Matrizen

```

```
END SUBROUTINE ausgabe
```

```
END MODULE LinAg
```

```
PROGRAM main
USE LinAg
IMPLICIT none
INTEGER, PARAMETER :: N = 15                !Dimension des Problems
REAL(KIND=8) :: U, B, t                    !Parameter des Systems
REAL(KIND=8) :: H(N,N), oldH(N,N), L(N,N)  !Matrix A, Loesungsmatrix L
INTEGER :: i,j, index, set                 !Zaehlparameter
REAL(KIND=8) :: aux, min                   !Hilfsvariable

U = -10.0                                  !U vorsetzen
B = 3.0                                     !B vorsetzen
set = 0                                     !Normierung noch nicht vorgenommen

PRINT *
PRINT *
PRINT *, "Dieses Programm loest das Eigenwertproblem fuer H durch "
PRINT *, "die zyklische Jakobi Methode. H ist die Matrixdarstellung des"
PRINT *, "Hamiltonoperators des Hubbardmodelles aus Uebung 7."
PRINT *, "Das Problem wird fuer verschiedene Parameter U und B geloest,"
PRINT *, "t wurde stets auf 1 gesetzt. Ferner werden die Loesungen in 3 "
PRINT *, "Dateien geschrieben, die jeweils die Staerke des aeusseren Feldes"
PRINT *, "als Namen tragen, also etwa B3.dat."
PRINT *

OPEN (UNIT=20, FILE="B3.dat", ACTION="write") !Ausgabe vorbereiten
OPEN (UNIT=30, FILE="B6.dat", ACTION="write")
OPEN (UNIT=40, FILE="B12.dat", ACTION="write")
OPEN (UNIT=200, FILE="B3v.dat", ACTION="write") !Ausgabe vorbereiten
OPEN (UNIT=300, FILE="B6v.dat", ACTION="write")
OPEN (UNIT=400, FILE="B12v.dat", ACTION="write")

200 FORMAT(f8.4, 15(2x,f8.4))                !Formatter anweisen

DO WHILE (U .LE. 10.01)                     !Rundungsfehler beruecksichtigt
DO WHILE (B .LE. 12.0)                     !B... aeusseres Feld

t = 1.0                                     !t bleibt stets auf 1 gesetzt

H = 0.d0                                    !H zuruecksetzen
H(1,1) = U + B                              !H befuellen
H(2,2) = U + B
H(3,3) = U + B
DO i=4, 9
H(i,i) = B
END DO
H(10,10) = 2*B
H(11,11) = 2*B
H(12,12) = 2*B
H(1,4) = -t
H(1,5) = -t
H(1,7) = t
H(1,8) = t
H(2,4) = -t
H(2,6) = -t
H(2,7) = t
H(2,9) = t
H(3,5) = -t
```

```

H(3,6) = -t
H(3,8) = t
H(3,9) = t
H(4,5) = -t
H(4,9) = t
H(5,6) = -t
H(6,7) = t
H(7,8) = -t
H(8,9) = -t
H(10,11) = -t
H(10,12) = t
H(11,12) = -t
H(13,14) = -t
H(13,15) = t
H(14,15) = -t

```

```

DO i=2, N
  DO j=1, i-1
    H(i,j) = H(j,i)
  END DO
END DO

```

!Matrix symmetrisieren

oldH = H

```

PRINT *, "H="
CALL ausgabe(H)
L = EWP(H,N)
PRINT *, " H="
CALL ausgabe(H)
PRINT *
PRINT *, " Eigenvektoren L="
CALL ausgabe(L)
PRINT *
PRINT *, "H.L="
CALL ausgabe(MATMUL(oldH,L))
PRINT *
PRINT *, "L.r="
CALL ausgabe(MATMUL(L,H))
PRINT *

```

```

DO i=1, N
  min = H(i,i)
  DO j=i+1, N
    IF(min .GT. H(j,j)) THEN
      min = H(j,j)
      aux = H(i,i)
      H(i,i) = min
      H(j,j) = aux
    END IF
  END DO
END DO

```

!Sortieren der EW. Sonst Oszillationen  
!da Phasen frei wahlbar, also auch -1

```

IF( B .EQ. 3.0) THEN
  WRITE(20,200, ADVANCE="NO") U
  WRITE(200,200, ADVANCE="NO") U
  DO i=1, N
    WRITE(20,200, ADVANCE="NO") H(i,i)
  END DO

```

!Daten entsprechend schreiben  
!Eigenwerte schreiben  
!Eigenvektoren schreiben

```

! IF( set .EQ. 0) THEN
! DO i=1, N
! IF( L(1,i) .NE. 0.) THEN
! IF( L(1,i) .LT. 0.) THEN
!   index = i
!   set = 1
! END IF
! END IF

```

!Sortieren der Eigenvektoren

```

! END DO
! END IF
! IF ( L(1,index) .LT. 0.) THEN
!   L(1,:) = -L(1,:)
! END IF
DO i=1, N
  WRITE(200,200, ADVANCE="NO") L(1,i)
END DO
WRITE(20,200)
WRITE(200,200)
ELSE IF ( B .EQ. 6.0) THEN
WRITE(30,200, ADVANCE="NO") U
DO i=1, N
  WRITE(30,200, ADVANCE="NO") H(i,i)
END DO
WRITE(30,200)
ELSE
WRITE(40,200, ADVANCE="NO") U
DO i=1, N
  WRITE(40,200, ADVANCE="NO") H(i,i)
END DO
WRITE(40,200)
END IF

B = 2*B           !B aktualisieren
END DO
B = 3.0          !B ruecksetzen
U = U + 0.1     !U aktualisieren
set = 0
END DO

!PRINT *, "Eigenwerte: H="
!CALL ausgabe(H)
!PRINT *, "Eigenvektoren: V="
!CALL ausgabe(L)
!CALL ausgabe(MATMUL(H,L))

CLOSE(UNIT=20)   !Dateien schliessen
CLOSE(UNIT=30)
CLOSE(UNIT=40)

PRINT *, "Fertig!"
PRINT *

END PROGRAM main

```



## 8.9.2 Output des Programmes

Dieses Programm loest das Eigenwertproblem fuer H durch die zyklische Jacobi Methode. H ist die Matrixdarstellung des Hamiltonoperators des Hubbardmodellles aus Uebung 7. Das Problem wird fuer verschiedene Parameter U und B geloest, t wurde stets auf 1 gesetzt. Ferner werden die Loesungen in 3 Dateien geschrieben, die jeweils die Staerke des aeusseren Feldes als Namen tragen, also etwa B3.dat.

Eigenwerte: H=

```
-1.00000 0.00000 0.00061-0.00000 0.00000 0.00081-0.00000 0.00164-0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000
0.00000-1.00000 0.00000-0.00000 0.00000 0.00000-0.00000 0.00000-0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000
0.00061 0.00000 2.00000-0.00000-0.00000 0.00006-0.00000 0.00012-0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000
-0.00000-0.00000-0.00000 9.36675 0.00000 0.00000-0.00000 0.00000-0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000
0.00000 0.00000-0.00000 0.0000011.00000 0.00000-0.00000 0.00000-0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000
0.00081 0.00000 0.00006 0.00000 0.0000011.00000-0.00000 0.00000-0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000
-0.00000-0.00000-0.00000-0.00000-0.00000-0.0000012.78301-0.00000-0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000
0.00164 0.00000 0.00012 0.00000 0.00000 0.00000-0.0000012.78301 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000
-0.00000-0.00000-0.00000-0.00000-0.00000-0.00000-0.00000-0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000
0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.0000022.21699 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000
0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.0000022.21699 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000
0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.0000022.63325 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000
0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.0000023.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000
0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.0000023.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000
0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.0000026.00000
```

Eigenvektoren: V=

```
-0.12621-0.24195 0.56352-0.00000-0.00000-0.76984-0.00000-0.10885-0.05892 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000
-0.12605 0.78775 0.56338 0.00000-0.00000 0.17552-0.00000 0.10555-0.06486 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000
-0.12607-0.54580 0.56332 0.00000-0.00000 0.59459-0.00000 0.00350 0.12378 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000
-0.39839-0.05922-0.08918-0.55335 0.40825 0.06451 0.16473-0.01561-0.57045 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000
-0.39862 0.08547-0.08917-0.13402-0.40825 0.01905 0.56158-0.48593 0.29891 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000
-0.39815-0.02625-0.08917 0.41933 0.40825-0.08352 0.39685 0.50212 0.27154 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000
0.39839 0.05922 0.08918-0.55335 0.40825-0.06451 0.16473 0.01562 0.57045 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000
0.39862-0.08547 0.08917-0.13402-0.40825-0.01905 0.56158 0.48593-0.29891 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000
0.39815 0.02625 0.08917 0.41933 0.40825 0.08352 0.39685-0.50212-0.27154 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000
0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.40825 0.70711 0.57735 0.00000 0.00000
0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000-0.40825 0.70711-0.57735 0.00000 0.00000
0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000-0.81650 0.00000 0.57735 0.00000 0.00000
0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.40825 0.70711 0.57735
0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000-0.40825 0.70711-0.57735
0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000-0.81650 0.00000 0.57735
```

Fertig!

### 8.9.3 Sourcecode-Uebung9nr.f90

Nachdem sich für das Plotten der Einträge des Eigenvektors zum niedrigsten Eigenwert Probleme ergeben haben, dh. der Graph starke Oszillationen aufwies, wurde hier, um die Umnormierung (gegebenenfalls Multiplikation mit  $-1$ ) der nur bis auf eine Phase von  $\pi$  bestimmten Einträge nicht vornehmen zu müssen, die Implementierung der zyklischen Jacobi-Methode nach Anleitung aus Numerical Recipes in Fortran vorgenommen. Im Folgenden ist der Sourcecode abgedruckt.

```
MODULE nr
IMPLICIT NONE

CONTAINS

SUBROUTINE jacobi(a, d, v, nrot)
IMPLICIT NONE
INTEGER, INTENT(OUT) :: nrot
REAL(KIND=8), DIMENSION(:), INTENT(OUT):: d
REAL(KIND=8), DIMENSION(:, :), INTENT(INOUT) :: a
REAL(KIND=8), DIMENSION(:, :), INTENT(OUT) :: v

!Berechnet alle Eigenwerte und Eigenvektoren einer reellen, symm.
!NxN Matrix a. Bei der Ausgabe werden die Elemente von a ueber der
!Diagonale vernichtet. d ist ein Vektor der Laenge N der die
!Eigenwerte von a zurueckgibt. v ist eine NxN Matrix, deren Spalten
!bei der Ausgabe die normierten Eigenvektoren beinhalten. Der
!Parameter nrot gibt die Anzahl der benoetigten Jacobi-Rotationen
!zurueck. Dieser Algorithmus wurde direkt aus NUMERICAL RECIPES IN
!FORTRAN 90, ISBN 0-521-57439-0 entnommen.

INTEGER :: i, ip, iq, n
INTEGER :: j, k, l
REAL(KIND=8) :: c, g, h, s, sm, t, tau, theta, tresh
REAL(KIND=8), DIMENSION(size(d)) :: b, z

!Initialisiere v auf Einheitsmatrix
v(:, :) = 0.0
DO i=1, SIZE(d)
  v(i, i) = 1.
END DO

!Speichere die Diagonale von a in Vektor b
DO i=1, SIZE(d)
  b(i) = a(i, i)
END DO

n = SIZE(d)

d(:)=b(:)
z(:)=0.0
nrot = 0

DO i=1, 50
!Summiere Offdiagonalelemente
  sm = 0.
  DO j=1, SIZE(d)-1
    DO k=j+1, SIZE(d)
      sm = sm + ABS(a(j, k))
    END DO
  END DO
  IF(sm == 0.0) RETURN
  IF( i < 4) THEN !Vgl Funktion merge in nr
    tresh = 0.2*sm/n**2
  ELSE
    tresh = 0.0
  END IF
  DO ip=1, n-1
    DO iq=ip+1, n
      g=100.0 * ABS(a(ip, iq))
```

```

IF ((i>4) .AND. (ABS(d(ip))+g==ABS(d(ip))) .AND. (ABS(d(iq))+g==ABS(d(iq)))) THEN
  a(ip,iq)=0.0
ELSE IF (ABS(a(ip,iq))>tresh) THEN
  h=d(iq)-d(ip)
  IF (ABS(h)+g==ABS(h)) THEN
    t=a(ip,iq)/h
  ELSE
    theta=0.5*h/a(ip,iq)
    t=1.0/(ABS(theta)+SQRT(1.0+theta**2))
    IF (theta < 0.0) t=-t
  END IF
  c=1.0/SQRT(1+t**2)
  s=t*c
  tau=s/(1.0+c)
  h=t*a(ip,iq)
  z(ip)=z(ip)-h
  z(iq)=z(iq)+h
  d(ip)=d(ip)-h
  d(iq)=d(iq)+h
  a(ip,iq)=0.0
  CALL jrotate(a(1:ip-1,ip),a(1:ip-1,iq))
  CALL jrotate(a(ip,ip+1:iq-1),a(ip+1:iq-1,iq))
  CALL jrotate(a(ip,iq+1:n),a(iq,iq+1:n))
  CALL jrotate(v(:,ip),v(:,iq))
  nrot = nrot +1
END IF
END DO
END DO
b(:)=b(:)+z(:)
d(:)=b(:)
z(:)=0.0
END DO

CONTAINS

SUBROUTINE jrotate(a1,a2)
REAL(KIND=8), DIMENSION(:), INTENT(INOUT) :: a1,a2
REAL(KIND=8), DIMENSION(SIZE(a1)) :: wk1
wk1(:)=a1(:)
a1(:)=a1(:)-s*(a2(:)+a1(:)*tau)
a2(:)=a2(:)+s*(wk1(:)-a2(:)*tau)
END SUBROUTINE jrotate
END SUBROUTINE jacobi

SUBROUTINE ausgabe (a)
IMPLICIT NONE
REAL(KIND=8), INTENT(IN) :: a(:, :)

INTEGER :: i, j
DO i=1, SIZE(a, DIM=1)
  DO j=1, SIZE(a, DIM=2)
    WRITE (*, '(F8.5)', ADVANCE="NO") (a(i,j))
  END DO
  WRITE(*,*)
END DO
PRINT * !Leerzeile
END SUBROUTINE ausgabe

END MODULE nr

PROGRAM main
USE nr
IMPLICIT none
INTEGER, PARAMETER :: N = 15
!Dimension des Problemes

```

```

REAL(KIND=8) :: U, B, t                                !Parameter des Systems
REAL(KIND=8) :: H(N,N), V(N,N)                        !Matrix A, Loesungsmatrix L
INTEGER :: i,j,k,l,pos,sig                            !Zaehlparameter, Position
REAL(KIND=8) :: d(N)                                  !Vektor fuer Eigenwerte
REAL(KIND=8) :: min                                    !Minimalwert
INTEGER :: nrot = 10000                                !Anzahl Rotationen
INTEGER :: flag = 1                                    !flag fuer Normierung

!CALL ausgabe(A)
!CALL jacobi(A,d,v,nrot)
!PRINT *, "v="
!CALL ausgabe(v)
!PRINT *, "d="
!PRINT *, d(:)

U = -10.0                                               !U vorsetzen
B = 3.0                                                 !B vorsetzen

PRINT *
PRINT *, "Variante NUMERICAL RECIPES"
PRINT *, "Dieser Algorithmus wurde direkt aus"
PRINT *, "NUMERICAL RECIPES IN FORTRAN 90, ISBN 0-521-57439-0 entnommen."
PRINT *, "Dieses Programm loest das Eigenwertproblem fuer H durch "
PRINT *, "die zyklische Jakobi Methode. H ist die Matrixdarstellung des"
PRINT *, "Hamiltonoperators des Hubbardmodelles aus Uebung 7."
PRINT *, "Das Problem wird fuer verschiedene Parameter U und B geloest,"
PRINT *, "t wurde stets auf 1 gesetzt. Ferner werden die Loesungen in 3 "
PRINT *, "Dateien geschrieben, die jeweils die Staerke des aeusseren Feldes"
PRINT *, "als Namen tragen, also etwa B3.dat."
PRINT *

OPEN (UNIT=20, FILE="B3.dat", ACTION="write")          !Ausgabe vorbereiten
OPEN (UNIT=30, FILE="B6.dat", ACTION="write")
OPEN (UNIT=40, FILE="B12.dat", ACTION="write")
OPEN (UNIT=200, FILE="B3v.dat", ACTION="write")       !Ausgabe vorbereiten
OPEN (UNIT=300, FILE="B6v.dat", ACTION="write")
OPEN (UNIT=400, FILE="B12v.dat", ACTION="write")

200 FORMAT(f8.4, 15(2x,f8.4))                          !Formater anweisen

DO WHILE(U .LE. 10.0)
  DO WHILE(B .LE. 12.0)

    t = 1.0                                             !t bleibt stets auf 1 gesetzt

    H = 0.d0                                           !H zuruecksetzen
    H(1,1) = U + B                                     !H befuellen
    H(2,2) = U + B
    H(3,3) = U + B
    DO i=4, 9
      H(i,i) = B
    END DO
    H(10,10) = 2*B
    H(11,11) = 2*B
    H(12,12) = 2*B
    H(1,4) = -t
    H(1,5) = -t
    H(1,7) = t
    H(1,8) = t
    H(2,4) = -t
    H(2,6) = -t
    H(2,7) = t
    H(2,9) = t

```

```

H(3,5) = -t
H(3,6) = -t
H(3,8) = t
H(3,9) = t
H(4,5) = -t
H(4,9) = t
H(5,6) = -t
H(6,7) = t
H(7,8) = -t
H(8,9) = -t
H(10,11) = -t
H(10,12) = t
H(11,12) = -t
H(13,14) = -t
H(13,15) = t
H(14,15) = -t

DO i=2, N                                !Matrix symmetrisieren
  DO j=1, i-1
    H(i,j) = H(j,i)
  END DO
END DO                                    !Matrix befuellen abgeschlossen

CALL jacobi(H,d,V,nrot)                  !Diagonalisiere

min = d(1)                                !Setze vorl. Minwert
pos = 1
DO l=2, N                                  !Finde Position des kleinsten Eigenwertes
  IF(d(l) < min) THEN
    min = d(l)                             !Aktualisiere min
    pos = l                                 !Lerne neue Position
  END IF
END DO

IF( B .EQ. 3.0) THEN
  WRITE(20,200, ADVANCE="NO") U
  WRITE(200,200, ADVANCE="NO") U
  DO i=1, N
    WRITE(20,200, ADVANCE="NO") d(i)
    WRITE(200,200, ADVANCE="NO") V(i, pos)
  END DO
  WRITE(20,200)                            !CR, LF in 20
  WRITE(200,200)                          !CR, LF in 200
ELSE IF( B .EQ. 6.0) THEN
  WRITE(30,200, ADVANCE="NO") U
  WRITE(300,200, ADVANCE="NO") U
  DO i=1, N
    WRITE(30,200, ADVANCE="NO") d(i)
    WRITE(300,200, ADVANCE="NO") V(i, pos)
  END DO
  WRITE(30,200)                            !CR, LF in 30
  WRITE(300,200)                          !CR, LF in 300
ELSE
  WRITE(40,200, ADVANCE="NO") U
  WRITE(400,200, ADVANCE="NO") U
  DO i=1, N
    WRITE(40,200, ADVANCE="NO") d(i)
    WRITE(400,200, ADVANCE="NO") V(i, pos)
  END DO
  WRITE(40,200)                            !CR, LF in 40
  WRITE(400,200)                          !CR, LF in 400
END IF

B = 2*B                                    !B aktualisieren
END DO

```

```

    B = 3.0                !B ruecksetzen
    U = U + 0.1           !U aktualisieren
END DO
PRINT *, "U="
PRINT *, U
PRINT *, "B="
PRINT *, B
PRINT *, "d="
PRINT *, d(:)
PRINT *, "V="
CALL ausgabe(V)

CLOSE(UNIT=20)           !Dateien schliessen
CLOSE(UNIT=30)
CLOSE(UNIT=40)
CLOSE(UNIT=200)
CLOSE(UNIT=300)
CLOSE(UNIT=400)

PRINT *, "Fertig!"
PRINT *

END PROGRAM main

```

Es bleibt noch, die entsprechenden Eigenvektoreinträge als Funktion von  $U$  zu Plotten.

Eigenvektorcomponents for lowest Eigenvalue

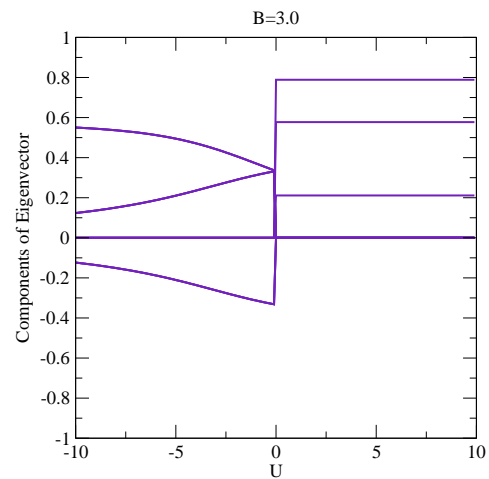
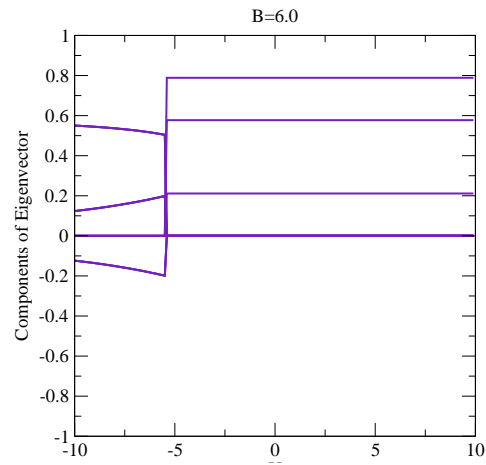


Abbildung 10: Einträge des Eigenvektors zum kleinsten Eigenwert als Funktion des Parameters  $U$  für  $B = 3$

### Eigenvektorcomponents for lowest Eigenvalue



### Eigenvektorcomponents for lowest Eigenvalue

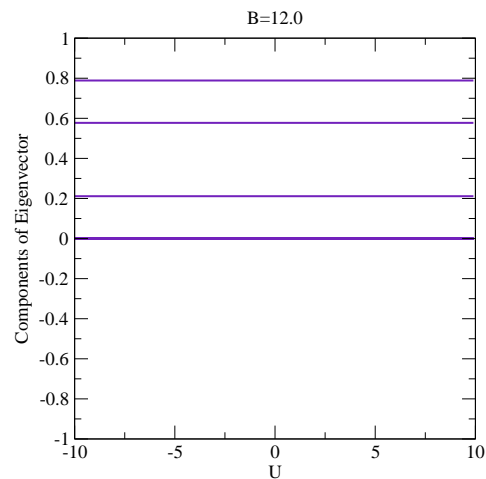


Abbildung 11: Einträge der Eigenvektoren zum kleinsten Eigenwert als Funktion des Parameters  $U$  für  $B = 6$  und  $B = 12$

## 8.10 Übung 10: Fourier-Methode

Zum Üben der Fouriermethode soll folgendes Problem gelöst werden:

$$D\phi(\vec{x}) = \rho(\vec{x}). \quad (8.14)$$

Dabei ist  $D$  der Differentialoperator

$$D = -\Delta + \mu^2 = -\sum_{i=1}^3 \frac{\partial^2}{\partial x_i^2} + \mu^2. \quad (8.15)$$

Wenn man nun den Differentialoperator diskretisiert, dann lässt sich das Problem in folgender Form schreiben:

$$\sum_{\vec{m}} D_{\vec{n},\vec{m}} \phi_{\vec{m}} = \rho_{\vec{n}}, \quad (8.16)$$

was offensichtlich durch  $\phi = D^{-1}\rho$  gelöst wird. Die Aufgabe besteht nun darin, die inverse Matrix  $D^{-1}$  mit Hilfe der diskreten Fourier-Transformation

$$U_{\vec{k}, \vec{n}} = \frac{1}{N^{3/2}} e^{-i\frac{2\pi}{N}\vec{n}\cdot\vec{k}} = \prod_{i=1}^3 \frac{1}{\sqrt{N}} e^{-i\frac{2\pi}{N}n_i k_i} \quad (8.17)$$

zu bestimmen.

### 8.10.1 Lösung

Zunächst wollen wir den Differentialoperator  $D$  diskretisieren:

$$D_{\vec{n}, \vec{m}} = - \sum_{i=1}^3 \frac{\delta_{\vec{n}+\hat{i}, \vec{m}} - 2\delta_{\vec{n}, \vec{m}} + \delta_{\vec{n}-\hat{i}, \vec{m}}}{a^2} + \mu^2 \delta_{\vec{n}, \vec{m}}, \quad (8.18)$$

wobei

$$\delta_{\vec{n}, \vec{m}} = \delta_{n_1 m_1} \delta_{n_2 m_2} \delta_{n_3 m_3} \quad (8.19)$$

ist. Als nächstes wollen wir die Fouriertransformierte Matrix  $\tilde{D}_{\vec{n}, \vec{m}}$  bestimmen.

$$\begin{aligned} \tilde{D}_{\vec{n}, \vec{m}} &= \sum_{\vec{n}, \vec{m}} = U_{\vec{k}, \vec{n}} D_{\vec{n}, \vec{m}} U_{\vec{l}, \vec{m}}^* \quad (8.20) \\ &= \frac{1}{N^3} \sum_{\vec{n}, \vec{m}} e^{-i\frac{2\pi}{N}\vec{n}\cdot\vec{k}} \left( \frac{-1}{a^2} \sum_{i=1}^3 (\delta_{\vec{n}+\hat{i}, \vec{m}} - 2\delta_{\vec{n}, \vec{m}} + \delta_{\vec{n}-\hat{i}, \vec{m}}) + \mu^2 \delta_{\vec{n}, \vec{m}} \right) e^{i\frac{2\pi}{N}\vec{l}\cdot\vec{m}} \\ &= \frac{1}{N^3} \sum_{\vec{n}} e^{-i\frac{2\pi}{N}\vec{n}\cdot\vec{k}} \frac{-1}{a^2} \sum_{i=1}^3 (e^{i\frac{2\pi}{N}\vec{l}\cdot(\vec{n}+\hat{i})} - 2e^{i\frac{2\pi}{N}\vec{l}\cdot\vec{n}} + e^{i\frac{2\pi}{N}\vec{l}\cdot(\vec{n}-\hat{i})}) + \delta_{\vec{k}, \vec{l}} \mu^2 \\ &= \frac{1}{N^3} \sum_{\vec{n}} \underbrace{e^{-i\frac{2\pi}{N}\vec{n}\cdot\vec{k}} e^{i\frac{2\pi}{N}\vec{n}\cdot\vec{l}}}_{\delta_{\vec{k}, \vec{l}}} \left( \frac{-1}{a^2} \sum_{i=1}^3 (e^{i\frac{2\pi}{N}\vec{l}\cdot\hat{i}} + e^{-i\frac{2\pi}{N}\vec{l}\cdot\hat{i}} - 2) \right) + \delta_{\vec{k}, \vec{l}} \mu^2 \\ &= \delta_{\vec{k}, \vec{l}} \left( \frac{2}{a^2} \sum_{i=1}^3 (1 - \cos(\frac{2\pi}{N}l_i)) + \mu^2 \right). \end{aligned}$$

Wir haben also eine Diagonalmatrix durch die Fouriertransformation erhalten, dh.  $\tilde{D} = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_N) = M$ .

$$\lambda_{\vec{l}} = \frac{2}{a^2} \sum_{i=1}^3 (1 - \cos(\frac{2\pi}{N}l_i)) + \mu^2. \quad (8.21)$$

Damit können wir nun die gesuchte inverse Matrix durch Rücktransformation der invertierten Diagonalmatrix gewinnen. Wir haben:

$$\begin{aligned} D_{\vec{n}, \vec{m}}^{-1} &= (U^\dagger \tilde{D}^{-1} U)_{\vec{n}, \vec{m}} = (U^\dagger M^{-1} U)_{\vec{n}, \vec{m}} \quad (8.22) \\ &= \sum_{\vec{k}, \vec{l}} U_{\vec{n}, \vec{k}}^\dagger M_{\vec{k}, \vec{l}}^{-1} U_{\vec{l}, \vec{m}} = \frac{1}{N^3} \sum_{\vec{k}, \vec{l}} e^{i\frac{2\pi}{N}\vec{n}\cdot\vec{k}} \frac{\delta_{\vec{k}, \vec{l}}}{\lambda_{\vec{k}}} e^{-i\frac{2\pi}{N}\vec{l}\cdot\vec{m}} \\ &= \frac{1}{N^3} \sum_{\vec{k}} \frac{1}{\lambda_{\vec{k}}} e^{i\frac{2\pi}{N}\vec{k}\cdot(\vec{n}-\vec{m})}. \end{aligned}$$



## 8.11 Übung 11: Diffusionsgleichung

In dieser Übung wollen wir die Diffusionsgleichung mit konstanter Diffusionskonstante  $D$  numerisch für 1+1 Dimension lösen. Die Diskretisierung der Gleichung mit dem Crank-Nicholson Schema ist:

$$u_n^{(\tau)} = \sum_{m=1}^N ((\mathbb{1} - H)^{-1}(\mathbb{1} + H))_{nm} u_m^{(\tau-1)}. \quad (8.23)$$

Die Ortskoordinate  $x = n\Delta x$  mit  $n = 1, 2, \dots, N$  und die Zeit ist  $t = \tau\Delta t$  mit  $\tau = 0, 1, 2, \dots$ . Die Matrix  $H$  ist gegeben durch

$$H_{nm} = \alpha(\delta_{n+1,m} - 2\delta_{n,m} + \delta_{n-1,m}), \quad (8.24)$$

mit  $\alpha = D\Delta t/(2\Delta x^2)$ . Die Randbedingungen werden als periodisch angenommen. Es soll nun die Matrix  $(\mathbb{1} - H)^{-1}(\mathbb{1} + H)$  unter Verwendung der Methoden aus dem vorigen Beispiel berechnet werden. Ausserdem soll ein Ausdruck gefunden werden, der die Verteilung  $u_n^{(\tau)}$  im Zeitschritt  $\tau$  direkt aus der gegebenen Anfangskonfiguration  $u_n^{(0)}$  berechnet.

### 8.11.1 Lösung

Wir betrachten zunächst:

$$M_{nm} = (\mathbb{1} - H)_{nm} = (\delta_{nm} - \alpha(\delta_{n+1,m} - 2\delta_{nm} + \delta_{n-1,m})). \quad (8.25)$$

Wenn wir nun Fouriertransformieren, dann erhalten wir für  $\tilde{M}$ :

$$\begin{aligned} \tilde{M}_{kl} &= \sum_{n,m} U_{kn} M_{nm} U_{lm}^* & (8.26) \\ &= \frac{1}{N} \sum_{n,m} e^{-i\frac{2\pi}{N}kn} (\delta_{nm} - \alpha(\delta_{n+1,m} - 2\delta_{n,m} + \delta_{n-1,m})) e^{i\frac{2\pi}{N}lm} \\ &= \frac{1}{N} \sum_n e^{-i\frac{2\pi}{N}kn} (e^{i\frac{2\pi}{N}ln} - \alpha e^{i\frac{2\pi}{N}l(n+1)} + 2\alpha e^{i\frac{2\pi}{N}ln} - \alpha e^{i\frac{2\pi}{N}l(n-1)}) \\ &= \underbrace{\frac{1}{N} \sum_n e^{-i\frac{2\pi}{N}kn} e^{i\frac{2\pi}{N}ln}}_{\delta_{kl}} (1 + 2\alpha - \alpha e^{i\frac{2\pi}{N}l} - \alpha e^{-i\frac{2\pi}{N}l}) \\ &= \delta_{kl} (1 + 2\alpha - 2\alpha \cos(\frac{2\pi}{N}l)) \\ &= \delta_{kl} (1 + 2\alpha (1 - \cos(\frac{2\pi}{N}l))). \end{aligned}$$

Durch eine analoge Rechnung finden wir für die Fouriertransformierte  $\tilde{N}$  der Matrix  $N_{nm} = (\mathbb{1} + H)_{nm} = (\delta_{nm} + \alpha(\delta_{n+1,m} - 2\delta_{n,m} + \delta_{n-1,m}))$ :

$$\begin{aligned}
\tilde{N}_{kl} &= \sum_{n,m} U_{kn} N_{nm} U_{lm}^* & (8.27) \\
&= \frac{1}{N} \sum_{n,m} e^{-i\frac{2\pi}{N}kn} (\delta_{nm} + \alpha(\delta_{n+1,m} - 2\delta_{n,m} + \delta_{n-1,m})) e^{i\frac{2\pi}{N}lm} \\
&= \frac{1}{N} \sum_n e^{-i\frac{2\pi}{N}kn} (e^{i\frac{2\pi}{N}ln} + \alpha e^{i\frac{2\pi}{N}l(n+1)} - 2\alpha e^{i\frac{2\pi}{N}ln} + \alpha e^{i\frac{2\pi}{N}l(n-1)}) \\
&= \underbrace{\frac{1}{N} \sum_n e^{-i\frac{2\pi}{N}kn} e^{i\frac{2\pi}{N}ln}}_{\delta_{kl}} (1 - 2\alpha + \alpha e^{i\frac{2\pi}{N}l} + \alpha e^{-i\frac{2\pi}{N}l}) \\
&= \delta_{kl} (1 - 2\alpha + 2\alpha \cos(\frac{2\pi}{N}l)) \\
&= \delta_{kl} (1 - 2\alpha(1 - \cos(\frac{2\pi}{N}l))).
\end{aligned}$$

Als nächstes wollen wir die Matrix  $\tilde{M}$  invertieren. Da diese nun diagonal ist, können wir dies schnell erreichen.

$$M_{nm}^{-1} = (U^\dagger \tilde{M}^{-1} U)_{(nm)}, \quad (8.28)$$

bzw.

$$\lambda_l = (1 + 2\alpha(1 - \cos(\frac{2\pi}{N}l)))^{-1}. \quad (8.29)$$

Die gesamte Matrix  $L$ , die wir für die Berechnung der Diffusionsgleichung benötigen, ist nun durch Rücktransformation der zusammengesetzten Matrix  $\tilde{L}$  gegeben, mit

$$\tilde{L} = \frac{1 - 2\alpha(1 - \cos(\frac{2\pi}{N}l))}{1 + 2\alpha(1 - \cos(\frac{2\pi}{N}l))} \delta_{kl}, \quad (8.30)$$

und

$$\begin{aligned}
L_{nm} &= \frac{1}{N} \sum_{kl} U_{nk}^\dagger \tilde{L} U_{lm} & (8.31) \\
&= \frac{1}{N} \sum_{kl} e^{i\frac{2\pi}{N}nk} \frac{1 - 2\alpha(1 - \cos(\frac{2\pi}{N}l))}{1 + 2\alpha(1 - \cos(\frac{2\pi}{N}l))} \delta_{kl} e^{i\frac{2\pi}{N}lm} \\
&= \frac{1}{N} \underbrace{\sum_k e^{i\frac{2\pi}{N}k(n-m)}}_{\delta_{n-m,0} = \delta_{nm}} \frac{1 - 2\alpha(1 - \cos(\frac{2\pi}{N}k))}{1 + 2\alpha(1 - \cos(\frac{2\pi}{N}k))}.
\end{aligned}$$

Damit können wir die Rekursionsformel angeben:

$$u_n^{(\tau)} = \sum_{m=1}^N L_{nm} u_m^{(\tau-1)}, \quad (8.32)$$

bzw.

$$u_n^{(\tau)} = \frac{1}{N} \sum_{k,m} e^{i\frac{2\pi}{N}k(n-m)} \frac{1 - 2\alpha(1 - \cos(\frac{2\pi}{N}k))}{1 + 2\alpha(1 - \cos(\frac{2\pi}{N}k))} u_m^{(\tau-1)}. \quad (8.33)$$

Es bleibt noch, die Rekursionsformel so auszudrücken, dass die Verteilung zur Zeit  $\tau$  in Termen der Anfangskonfiguration ( $\tau = 0$ ) gegeben ist. Dazu setzen wir  $u$  in den eigenen Rekursionsausdruck

ein und finden:

$$\begin{aligned} u_n^{(1)} &= Lu_n^{(0)} \\ u_n^{(2)} &= Lu_n^{(1)} = LLu_n^{(0)} = L^2u_n^{(0)} \\ &\vdots = \vdots \\ u_n^{(\tau)} &= \underbrace{L \dots L}_{\tau \text{ mal}} u_n^{(0)} = L^\tau u_n^{(0)}. \end{aligned} \tag{8.34}$$

## 8.12 Übung 12: Lösung der Diffusionsgleichung

In dieser Übung soll die Lösung für die Diffusionsgleichung aus der vorherigen Übung implementiert werden. Dazu soll ein lokalisiertes Anfangsprofil zur Zeit ( $t = 0$ ) vorgegeben werden, die Verteilung zu verschiedenen Zeiten soll dann studiert werden. Die Ausbreitung der Anregung soll graphisch dargestellt werden.

In der Simulation wurde eine Ausdehnung in  $x$  mit 100 angenommen, auf der ein Gauß'sches Anfangsprofil, welches in der Mitte lokalisiert ist, aufgespannt wurde.

$$u^{(t=0)} = 50 * \exp\left(-\frac{(x - 50)^2}{100}\right). \quad (8.35)$$

Das Programm liefert eine Datei `diffusion.dat`, welche 3 Spalten mit Werten beinhaltet. Diese

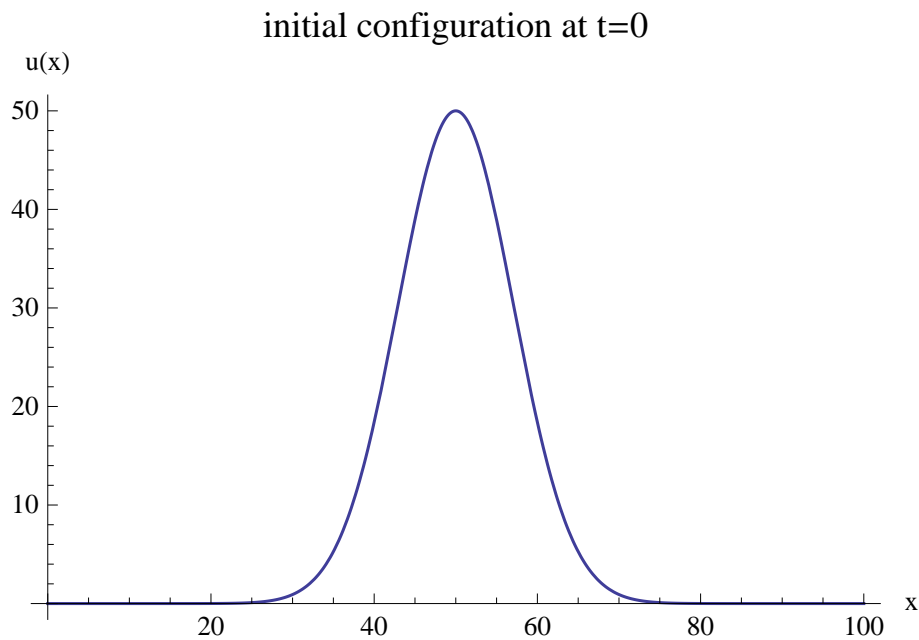


Abbildung 12: Die gewählte Anfangsverteilung

wurden im Anschluss mit dem Programm `gnuplot` in eine 3d-Graphik prozessiert. Die 3 Spalten beinhalten die Werte  $x, y, z$  für den 3d-Plot, mit den Parametern  $x, \tau, u(x, \tau)$ . Die Syntax für `gnuplot` ist im folgenden gelistet:

```
set style data lines
set surface
set xrange [0:100]
set yrange [0:100]
set zrange [0.0:50.0]
set xtics 10
set ytics 10
set ztics 10
set xlabel "x (arb. units)"
set ylabel "t (arb. units)"
set zlabel "u(x,t)"
set title "Solution to diffusion equation"
set view 50,10,1,1
set dgrid3d 40,51,3
```

```
set terminal postscript eps
set out 'diffusion.eps'
splot 'diffusion.dat'
```

Dies erzeugt den gezeigten 3d-Plot.

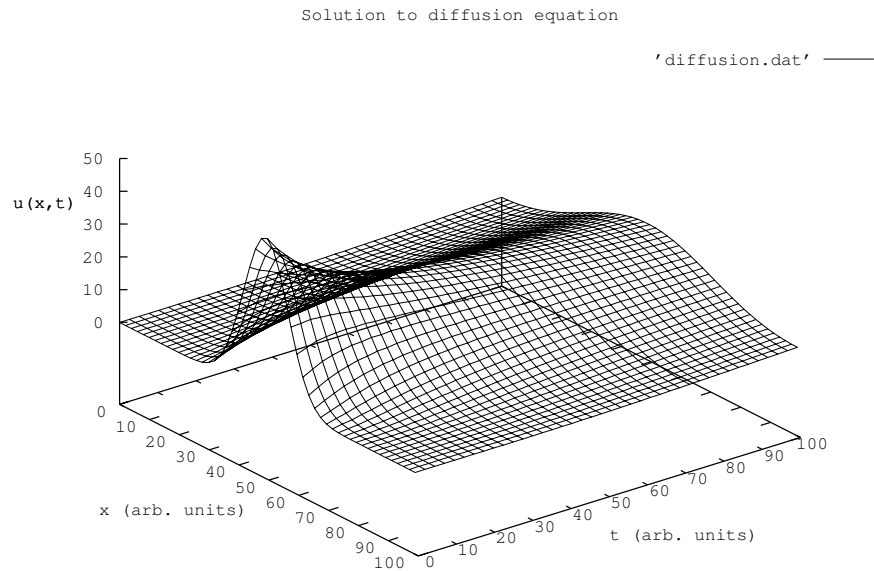


Abbildung 13: Zeitentwicklung des Anfangsprofiles, gerechnet mit der Diffusionsgleichung und dem Crank-Nicholson-Schema, Plot erzeugt mit **gnuplot**

### 8.12.1 Sourcecode-Uebung12.f90

```
PROGRAM main
  IMPLICIT NONE
  INTEGER, PARAMETER :: NN=100      !Groesse des Simulationsbereiches
  INTEGER, PARAMETER :: tmax=100    !Endzeit
  INTEGER :: tau=0                   !Zeitschritte
  REAL(KIND=8), PARAMETER :: PI=3.14159265358979323846264
  COMPLEX, PARAMETER :: ii=(0.,1.) !Imaginaere Einheit
  REAL(KIND=8) :: x(NN), xold(NN) !Simulationsbereich
  REAL(KIND=8) :: alpha = 1.
  !alpha=D*deltat/(2*deltax^2), deltax(t)... Schrittweiten , D Diffusionskonst
  REAL(KIND=8) :: sum = 0.          !Summenparameter

  INTEGER :: i, j, k, m, n          !Schleifenparameter
  PRINT *, "Dieses Programm loest eine 1+1-dim. Diffusionsgleichung"
  PRINT *, "Uebung 12 aus Computational Physics 2, WS 09/10,"
  PRINT *, "Prof. Gattringer , Programmiert von A. Windisch"
  PRINT *

  !Beschreibe nun den Simulationsbereich mit einem lokalisierten Anfangsprofil.
  !Der Sim-Bereich umfasst 100 Werte von 1..100, das lokalisierte Anfangsprofil
  !ist ein um 50 gecenterter Gauss der Breite 100.

  !Bereite Schreiben der Konfiguration vor
  OPEN (UNIT=10, FILE="diffusion.dat", ACTION="write")

  DO i=1, NN
    xold(i) = NN/2*EXP(-(i-NN/2.)**2/NN)
  END DO

  DO i=1, NN
    WRITE (10, '(I5)', ADVANCE="NO")(i-1)
    WRITE (10, '(I5)', ADVANCE="NO")(tau)
    WRITE (10, '(F8.3)')(xold(i))
  END DO

  !Berechne Zeitschritte

  DO tau=1, tmax
    DO n=1, NN
      DO k=1, NN
        DO m=1, NN
          sum = sum + 1./NN*REAL(EXP(ii*2.*PI/NN*k*(n-m)))
          *(1.-2.*alpha*(1-COS(2.*PI/NN*k)))/(1.+2.*alpha
          *(1-COS(2.*PI/NN*k)))*xold(m)
        END DO !Ende m
      END DO !Ende k, also Ende der Summe
      x(n) = sum
      sum = 0.          !Summe ruecksetzen
    END DO          !Ende fuer Wert n
    xold = x        !Konfigurationen tauschen

    DO i=1, NN
      WRITE (10, '(I5)', ADVANCE="NO")(i-1)
      WRITE (10, '(I5)', ADVANCE="NO")(tau)
      WRITE (10, '(F8.3)')(xold(i))
    END DO

  END DO
  CLOSE (UNIT=10)
END PROGRAM main
```

### 8.12.2 Output des Programmes

Dieses Programm loest eine 1+1-dim. Diffusionsgleichung  
Uebung 12 aus Computational Physics 2,  
WS 09/10, Prof. Gattringer, Programmiert von A. Windisch

Ein Vergleich mit der in Mathematica gewonnenen Lösung mittels der Funktion NDSolve zeigt, dass die Lösungen übereinstimmen.

```
In[39]= NDSolve[{D[u[t, x], t] == 2 * D[u[t, x], x, x], u[0, x] == 50 * e- $\frac{1}{100}(-50+x)^2$ },  
u, {t, 0, 100}, {x, 0, 100}]  
  
NDSolve::bcart :  
Warning: An insufficient number of boundary conditions have been specified  
for the direction of independent variable x. Artificial  
boundary effects may be present in the solution. >>  
  
Out[39]= {{u -> InterpolatingFunction[{{0., 100.}, {0., 100.}}, <>]}}  
  
In[40]= Plot3D[Evaluate[u[t, x] /. %], {t, 0, 100}, {x, 0, 100},  
PlotRange -> All, AxesLabel -> {"t (arb. units)", "x (arb. units)", "u(x,t)"},  
PlotLabel -> "Solution to diffusion equation, Mathematica's NDSolve"]
```

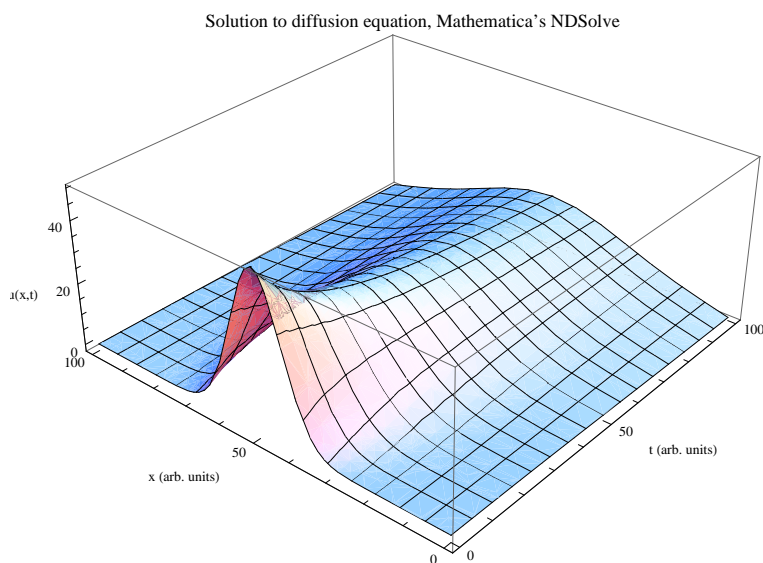


Abbildung 14: Lösung der Diffusionsgleichung zum gegebenen Anfangsprofil mit Mathematica

## Abbildungsverzeichnis

1	Ebenes Fachwerk mit Kräfteverteilung . . . . .	3
2	Anordnung der Atomrümpfe als Eckpunkte eines gleichseitigen Dreieckes . . . . .	23
3	Ebenes Fachwerk mit Kräfteverteilung . . . . .	44
4	Gaussverteilung als Belastungsprofil. Der freie Parameter lässt die Kurve über die Brücke wandern. . . . .	55
5	Symmetrisches Belastungsprofil. . . . .	55
6	Asymmetrisches Belastungsprofil. . . . .	56
7	Dynamisches Belastungsprofil. . . . .	56
8	Eigenwerte als Funktion des Parameters $U$ für $B = 3$ und $B = 6$ . . . . .	81
9	Eigenwerte als Funktion des Parameters $U$ für $B = 12$ . . . . .	82
10	Einträge des Eigenvektors zum kleinsten Eigenwert als Funktion des Parameters $U$ für $B = 3$ . . . . .	92
11	Einträge der Eigenvektoren zum kleinsten Eigenwert als Funktion des Parameters $U$ für $B = 6$ und $B = 12$ . . . . .	93
12	Die gewählte Anfangsverteilung . . . . .	98
13	Zeitentwicklung des Anfangsprofiles, gerechnet mit der Diffusionsgleichung und dem Crank-Nicholson-Schema, Plot erzeugt mit <code>gnuplot</code> . . . . .	99
14	Lösung der Diffusionsgleichung zum gegebenen Anfangsprofil mit <code>Mathematica</code> . .	101