

# Projekt 1 – Jacobi- und Gauß-Seidel-Verfahren

Sarah Lutteropp und Johannes Sailer



## Gliederung



Aufgabenstellung

Mathematischer Hintergrund

Parallelisierung

Experimentelle Auswertung

Fazit

## Aufgabenstellung



## Approximation von Stoffkonzentrationen

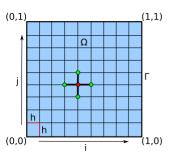
$$-\Delta u(x,y) = f(x,y) \quad \forall (x,y) \in (0,1)^2$$
 (1)

$$u(x, y) = 0$$
  $\forall (x, y) \in [0, 1]^2 \setminus (0, 1)^2$  (2)

$$\Delta u = \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 u}{\partial y^2}$$

# Approximation von Stoffkonzentrationen





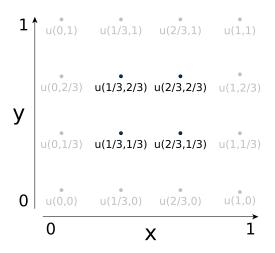


### Approximation mit Methode der Finiten Differenzen

$$u_{i,j} = \frac{1}{4} * \left( u_{i,j-1} + u_{i-1,j} + u_{i,j+1} + u_{i+1,j} + h^2 f(x_i, y_j) \right)$$
$$-u_{i,j-1} - u_{i-1,j} + 4u_{i,j} - u_{i,j+1} - u_{i+1,j} = h^2 f(x_i, y_j)$$



Für 
$$h = \frac{1}{3}$$

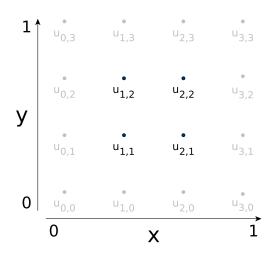




Für 
$$h = \frac{1}{3}$$



Für  $h = \frac{1}{3}$ 





Für 
$$h = \frac{1}{3}$$

$$y = \begin{bmatrix} 1 \\ v_{0,3}^{*} & v_{1,3}^{*} & v_{2,3}^{*} & v_{3,3}^{*} \\ v_{0,2}^{*} & v_{1,2}^{*} & v_{2,2}^{*} & v_{3,2}^{*} \\ v_{0,1}^{*} & v_{1,1}^{*} & v_{2,1}^{*} & v_{3,1}^{*} \\ 0 \\ v_{0,0}^{*} & v_{1,0}^{*} & v_{2,0}^{*} & v_{3,0}^{*} \\ \hline 0 & \chi & 1 \end{bmatrix}$$

$$-u_{i,j-1}-u_{i-1,j}+4u_{i,j}-u_{i,j+1}-u_{i+1,j}=h^2f(x_i,y_j)$$

$$\begin{pmatrix} 4 & -1 & -1 & 0 \\ -1 & 4 & 0 & -1 \\ -1 & 0 & 4 & -1 \\ 0 & -1 & -1 & 4 \end{pmatrix} * \begin{pmatrix} u_{1,1} \\ u_{1,2} \\ u_{2,1} \\ u_{2,2} \end{pmatrix} = \left(\frac{1}{3}\right)^2 * \begin{pmatrix} f(1/3, 1/3) \\ f(1/3, 2/3) \\ f(2/3, 1/3) \\ f(2/3, 2/3) \end{pmatrix}$$

 $\Rightarrow$  Löse Au = b

## Warum nicht einfach gaußen?



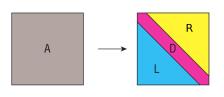
#### Das Gaußsche Eliminationsverfahren ist ...

- anfällig für Rechenfehler
- schlecht parallelisierbar
- langsam für viele Unbekannte
- schlechte Wahl bei dünn besetzter Matrix

Im Folgenden: Iterative Verfahren!

## Herleitung der Verfahren





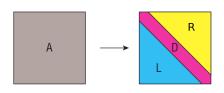
$$Au = b$$

$$\Leftrightarrow (D + L + R)u = b \Leftrightarrow \dots$$

- Jacobi-Verfahren:  $u^{(k)} = D^{-1} \left( b (L+R)u^{(k-1)} \right)$
- Gauß-Seidel-Verfahren:  $u^{(k)} = D^{-1} \left( b Lu^{(k)} Ru^{(k-1)} \right)$

## Herleitung der Verfahren





Jacobi-Verfahren:

$$u_i^{(k)} = \frac{1}{a_{ii}} * \left( b_i - \sum_{j \neq i} a_{ij} u_j^{(k-1)} \right) \quad \forall i = 1, \dots, n^2$$

Gauß-Seidel-Verfahren:

$$u_i^{(k)} = \frac{1}{a_{ii}} * \left( b_i - \sum_{i=1}^{i-1} a_{ij} u_j^{(k)} - \sum_{i=i+1}^{n^2} a_{ij} * u_j^{(k-1)} \right) \quad \forall i = 1, \dots, n^2$$

## Unsere Lösungsmatrix U



Für 
$$h = \frac{1}{3}$$

Betrachte statt

$$u = \begin{pmatrix} u_{1,1} \\ u_{1,2} \\ u_{2,1} \\ u_{2,2} \end{pmatrix} \qquad U = \begin{pmatrix} u_{0,0} & u_{1,0} & u_{2,0} & u_{3,0} \\ u_{0,1} & u_{1,1} & u_{2,1} & u_{3,1} \\ u_{0,2} & u_{1,2} & u_{2,2} & u_{3,2} \\ u_{0,3} & u_{1,3} & u_{2,3} & u_{3,3} \end{pmatrix}$$

(Die Randeinträge sind hierbei 0)

#### Vorteil

- Jeder Eintrag in U entspricht einem Punkt im Gitter
- Parallelisierung intuitiver

#### **Unser Abbruchkriterium**



$$rac{\sum_{i,j}|u_{i,j}^{(k)}-u_{i,j}^{(k-1)}|}{\mathit{size}*\mathit{size}} \leq \mathtt{TOL}$$

#### Vorteile

- Sprunglos
- Implementierung mit #pragma omp reduce

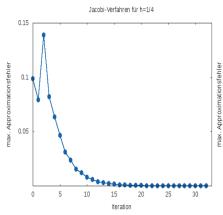
### Nachteile

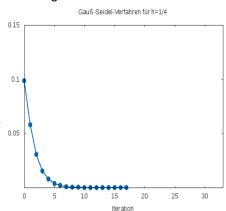
 Maximum der Differenzen wäre exakter

#### **Unser Abbruchkriterium**



### Beide Verfahren konvergieren.





#### Parallele Ansätze – Jacobi-Verfahren



#### Keine Abhängigkeiten innerhalb einer Iteration

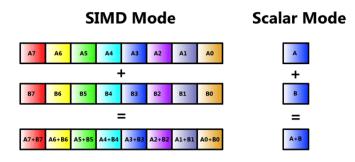
```
#pragma omp parallel for private(j, i) reduction(+:diff) collapse(2)
for (j = 1; j < size - 1; j++)
    for (i = 1; i < size - 1; i++)
        a1[CO(i,j)] = a0[CO(i, j - 1)]
                      + a0[CO(i - 1, i)]
                      + a0[CO(i, j + 1)]
                      + a0[CO(i + 1, i)]
                      + functionTable[CO(i, j)];
        a1[CO(i,i)] *= 0.25;
        diff += fabsf(a1[CO(i,j)] - a0[CO(i,j)]);
```

15

#### Parallele Ansätze – Jacobi-Verfahren



### Zusätzliche Optimierung: SSE-Vektorinstruktionen



### Parallele Ansätze – Gauß-Seidel-Wavefront



Abhängigkeiten innerhalb einer Iteration:

$$u_{i,j}^{(k+1)} = \frac{1}{4}u_{i,j-1}^{(k+1)} + u_{i-1,j}^{(k+1)} + u_{i,j+1}^{(k)} + u_{i+1,j}^{(k)} + h^2f(x_i, y_j)$$

1. Möglichkeit: Wavefront



### Parallele Ansätze – Gauß-Seidel-Wavefront



#### Nachteile Wavefront

Schlecht für Cache

0	1	2	3
4	5	6	7
8	9	10	11
12	13	14	15

0			
4	1		
8	5	2	
12	9	6	3
13	10	- 7	
14	11		
15			

- Aufwändige Berechnung der Indizes
- Geringe Parallelität bei kleinen Diagonalen
- Allgemein großer Overhead



### Zweite Möglichkeit: Rot-Schwarz-Iteration

Färben der Matrixeinträge nach folgendem Schema:

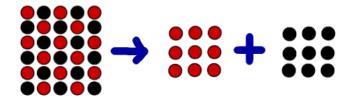


- 1. Berechnen aller roten Einträge
- 2. Berechnen aller schwarzen Einträge



### Optimierung: Rot-Matrix und Schwarz-Matrix separat

- Cache-Effizienz
- Sehr einfache Berechnung der Indizes
- Beschleunigung mit SSE-Vektorinstruktionen





## Berechnung der Indizes, *size* ungerade für *size* = 7

21



## Berechnung der Indizes, size gerade für size = 6

Loop-Unrolling vermeidet Modulo-Operation!

## Auswertung ohne Abbruchkriterium



		size = 1024	
		Thread Zahl = 4	
		Zeit in Sekunden	Speedup
GCC	Jacobi Sequential	70,5	1
	Jacobi	19	3,71
	Jacobi SSE	10,6	6,65
	Gaus-Seidel	135	1
	Gaus-Seidel Naiv	32,1	4,21
	Gaus-Seidel RS	16,3	8,28
	Gaus-Seidel RS SSE	13,4	10,07
	Wavefront	98	1,38
	Wavefront Cache	77	1,75
ICC	Jacobi Sequential	72	1
	Jacobi	125	0,58
	Jacobi SSE	9,4	7,66
	Gaus-Seidel	135	1
	Gaus-Seidel Naiv	125	1,08
	Gaus-Seidel RS	13	10,38
	Gaus-Seidel RS SSE	12	11,25
	Wavefront	116	1,16
	Wavefront Cache	94	1,44

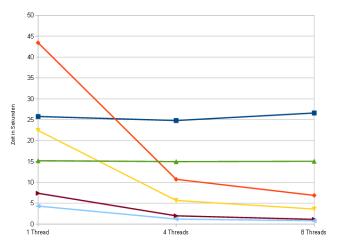


	size=128					
	Thread Zahl=1		Thread Zahl=4		Thread Zahl=8	
	Zeit in Sekunden	Speedup	Zeit in Sekunden	Speedup	Zeit in Sekunden	Speedup
Jacobi Sequential	2,150	1,000	2,150	1,000	2,150	1,000
Jacobi	4,000	0,538	1,100	1,955	0,730	2,945
Jacobi SSE	2,150	1,000	0,670	3,209	0,550	3,909
Gaus-Seidel	3,200	1,000	3,200	1,000	3,200	1,000
Gaus-Seidel Naiv	3,200	1,000	0,900	3,556	0,550	5,818
Gaus-Seidel RS	1,640	1,951	0,500	6,400	0,410	7,805
Gaus-Seidel RS SSE	1,354	2,363	0,440	7,273	0,400	8,000
Wavefront	2,600	1,231	11,500	0,278	22,000	0,145
Wavefront Cache	2,470	1,296	12,500	0,256	27,000	0,119

24



Laufzeiten für size = 257



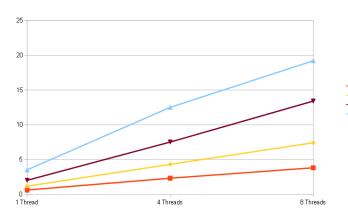


- → GS Rot-Schwarz OpenMP

17.02.2016







- → GS Rot-Schwarz OpenMP --- GS Rot-Schwarz OpenMP SSE



#### Jacobi-Verfahren für size = 257

	1 Thread		4 Th	reads	8 Threads	
	Laufzeit Speedup		Laufzeit	Speedup	Laufzeit	Speedup
Sequentiell	25.765 s	-	24.8 s	-	26.605 s	-
OpenMP	43.427 s	0.593	10.714 s	2.315	6.867 s	3.874
OpenMP + SSE	22.424 s	1.149	5.655 s	4.385	3.593 s	7.405

### Gauß-Seidel-Verfahren für size = 257

	1 Thread			4 Threads			8 Threads		
	Laufzeit	Speedup	Effizienz	Laufzeit	Speedup	Effizienz	Laufzeit	Speedup	Effizienz
Sequentiell	15,179 s	-	-	14,963 s	-	-	15,036 s	-	-
Rot-Schwarz OpenMP	7,371 s	2,059	2,059	1,973 s	7,584	1,896	1,118 s	13,449	1,681
Rot-Schwarz OpenMP + SSE	4,303 s	3,528	3,528	1,196 s	12,511	3,128	0,782 s	19,228	2,404

#### **Fazit**



- Jacobi leichter zu parallelisieren
- Gauß-Seidel konvergiert doppelt so schnell
- Rot-Schwarz-Iteration liefert den besten Speedup
- Vektorisierung lohnt sich