Iterative Lösung dünnbesetzter Gleichungssysteme

Stefan Lang

Interdisziplinäres Zentrum für Wissenschaftliches Rechnen Universität Heidelberg INF 368, Raum 532 D-69120 Heidelberg phone: 06221/54-8264

email: Stefan.Lang@iwr.uni-heidelberg.de

WS 11/12



Themen

Iteratives Lösen dünnbesetzter linearer Gleichungssystemen

- Problemstellung
- Iterationsverfahren
- Parallelisierung
- Mehrgitterverfahren
- paralleles Mehrgitterverfahren



Problemstellung: Beispiel

Ein kontinuierliches Problem und seine Diskretisierung:

- Beispiel: Eine dünne, quadratische Metallplatte sei an allen Seiten eingespannt.
- Die zeitlich konstante Temperaturverteilung am Rand der Metallplatte sei bekannt.
- Welche Temperatur herrscht an jedem inneren Punkt der Metallplatte, wenn sich ein stationärer Zustand eingestellt hat?





Problemstellung: kontinuierlich

- Dieser Wärmeleitungsvorgang kann mit einem mathematischen Modell (näherungsweise) beschrieben werden.
- Die Metallplatte wird durch ein Gebiet $\Omega \subset \mathcal{R}^2$ beschrieben.
- Gesucht ist die Temperaturverteilung T(x, y) für alle $(x, y) \in \Omega$.
- Die Temperatur T(x, y) für (x, y) auf dem Rand $\partial \Omega$ sei bekannt.
- Ist die Metallplatte homogen (überall gleiche Wärmeleitfähigkeit), so wird die Temperatur im Inneren durch die partielle Differentialgleichung

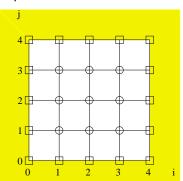
$$\frac{\partial^2 T}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 T}{\partial y^2} = 0, \quad T(x, y) = g(x, y) \text{ auf } \partial\Omega$$
 (1)

beschrieben.



Problemstellung: diskret

- Im Rechner kann man die Temperatur nicht an jedem Punkt $(x, y) \in \Omega$ (überabzählbar viele) bestimmen, sondern nur an einigen ausgewählten.
- Dazu sei speziell $\Omega = [0, 1]^2$ gewählt.
- Mittels dem Parameter h = 1/N, für ein $N \in \mathbb{N}$, wählen wir speziell die Punkte $(x_i, y_j) = (ih, jh)$, für alle $0 \le i, j \le N$.
- Man bezeichnet diese Menge von Punkten auch als regelmässiges, äquidistantes Gitter



Die Punkte am Rand wurden dabei mit anderen Symbolen (Quadrate) gekennzeichnet als die im Inneren (Kreise).



Diskretisierung I

Wie bestimmt man nun die Temperatur T_{ij} am Punkt (x_i, y_j) ?

- Eine gängige Methode, das Verfahren der "Finiten Differenzen"
- Idee: Die Temperatur am Punkt (x_i, y_j) durch die Werte an den vier Nachbarpunkten ausgedrückt wird:

$$T_{i,j} = \frac{T_{i-1,j} + T_{i+1,j} + T_{i,j-1} + T_{i,j+1}}{4}$$
(2)

$$\iff T_{i-1,j} + T_{i+1,j} - 4T_{i,j} + T_{i,j-1} + T_{i,j+1} = 0$$
 (3) für $1 < i, i < N-1$.

• An der Form (3) erkennt man, dass alle $(N-1)^2$ Gleichungen für $1 \le i, j \le N-1$ zusammen ein lineares Gleichungssystem ergeben:

$$AT = b$$



Diskretisierung II

- Dabei entspricht G(A) genau dem oben gezeichneten Gitter, wenn man die Randpunkte (Quadrate) weglässt. Die rechte Seite b von (3) ist nicht etwa Null, sondern enthält die Temperaturwerte am Rand!
- Die so berechneten Temperaturwerte T_{i,j} an den Punkten (x_i, y_j) sind nicht identisch mit der Lösung T(x_i, y_j) der partiellen Differentialgleichung (1). Vielmehr gilt

$$|T_{i,j}-T(x_i,y_i)|\leq O(h^2)$$
 (5)

 Diesen Fehler bezeichnet man als "Diskretisierungsfehler". Eine Vergrößerung von N entspricht somit einer genaueren Temperaturberechnung.



Iterationsverfahren I

- Wir wollen nun das Gleichungssystem (4) "iterativ" lösen. Dazu geben wir uns einen beliebigen Wert der Temperatur $T_{i,j}^0$ an jedem Punkt $1 \le i,j \le N-1$ vor (die Temperatur am Rand ist ja bekannt).
- Ausgehend von dieser N\u00e4herungsl\u00f6sung wollen wir nun eine verbesserte L\u00f6sung berechnen. Dazu benutzen wir die Vorschrift (2) und setzen

$$T_{i,j}^{n+1} = \frac{T_{i-1,j}^n + T_{i+1,j}^n + T_{i,j-1}^n + T_{i,j+1}^n}{4} \quad \text{für alle } 1 \le i, j \le N - 1.$$
 (6)

• Offensichtlich können die verbesserten Werte $T_{i,j}^{n+1}$ für alle Indizes (i,j) gleichzeitig berechnet werden, da sie nur von den alten Werten $T_{i,j}^n$ abhängen.



Iterationsverfahren II

Man kann tatsächlich zeigen, dass

$$\lim_{n \to \infty} T_{i,j}^n = T_{i,j} \tag{7}$$

gilt.

- Den Fehler $|T_{i,j}^n T_{i,j}|$ in der n-ten Näherungslösung bezeichnet man als "Iterationsfehler".
- Wie groß ist nun dieser Iterationsfehler? Man benötigt ja ein Kriterium bis zu welchem n man rechnen muss.



Iterationsverfahren III

ullet Dazu betrachtet man, wie gut die Werte $T_{i,j}^n$ die Gleichung (3) erfüllen, d.h. wir setzen

$$E^{n} = \max_{1 \le i, j \le N-1} \left| T_{i-1,j}^{n} + T_{i+1,j}^{n} - 4T_{i,j}^{n} + T_{i,j-1}^{n} + T_{i,j+1}^{n} \right|$$

 Üblicherweise verwendet man diesen Fehler nur relativ, d.h. man iteriert so lange bis

$$E^n < \epsilon E^0$$

gilt, also der Anfangsfehler E^0 um den Reduktionsfaktor ϵ reduziert wurde.

Dies führt uns zu dem sequentiellen Verfahren:



10/34

Iterationsverfahren IV

- Kompakter können wir dies alles mit Vektoren schreiben. Zu lösen ist das Gleichungssystem (4), also AT = b. Die Näherungswerte $T_{i,j}^n$ entsprechen jeweils Vektoren T^n .
- Formal berechnet sich T^{n+1} als

$$T^{n+1} = T^n + D^{-1}(b - AT^n)$$

mit der Diagonalmatrix D = diag(A). Dies bezeichnet man als Jacobiverfahren.

Der Fehler Eⁿ ergibt sich aus

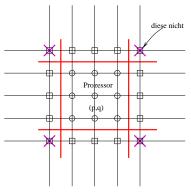
$$E^n = \|b - A \cdot T^n\|_{\infty}$$
,

wobei $\|\cdot\|_{\infty}$ die Maximumnorm eines Vektors ist.



Parallelisierung I

- Der Algorithmus erlaubt wieder eine datenparallele Formulierung.
- Die $(N+1)^2$ Gitterpunkte werden dazu durch Partitionierung der Indexmenge $I = \{0, ..., N\}$ auf ein $\sqrt{P} \times \sqrt{P}$ -Prozessorfeld aufgeteilt.
- Die Partitionierung geschieht dabei blockweise:





Parallelisierung II

- Prozessor (p, q) berechnet somit die Werte $T_{i,j}^{n+1}$ mit $(i, j) \in \{start(p), \dots, end(p)\} \times \{start(q), \dots, end(q)\}.$
- Um dies zu tun, benötigt er jedoch auch Werte Tⁿ_{i,j} aus den Nachbarprozessoren mit
 (i, j) ∈ {start(p) − 1,..., end(p) + 1} × {start(q) − 1,..., end(q) + 1}.
 - $(i,j) \in \{Sidit(p) 1, \dots, etid(p) + 1\} \times \{Sidit(q) 1, \dots, etid(q) + 1\}$ Disc sind dia Knoton, dia in der Abbildung abon mit Quadraton
- Dies sind die Knoten, die in der Abbildung oben mit Quadraten gekennzeichnet sind!
- Jeder Prozessor speichert also zusätzlich zu den ihm zugewiesenen Gitterpunkten noch eine zusätzliche Schicht von Gitterpunkten.



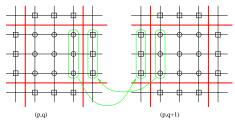
Parallelisierung III

Der parallele Algorithmus besteht somit aus folgenden Schritten:

```
Startwerte T_{i,j}^0 sind allen Prozessoren bekannt. 

while (E^n > \epsilon E^0) {
    berechne T_{i,j}^{n+1} für (i,j) \in \{start(p), \ldots, end(p)\} \times \{start(q), \ldots, end(q)\}; tausche Randwerte (Quadrate) mit Nachbarn aus;
    Berechne E^{n+1} auf (i,j) \in \{start(p), \ldots, end(p)\} \times \{start(q), \ldots, end(q)\}; Bilde globales Maximum;
    n = n+1;
```

Im Austauschschritt tauschen zwei benachbarte Prozessoren Werte aus:





Parallelisierung IV

- Für diesen Austauschschritt verwendet man entweder asynchrone Kommunikation oder synchrone Kommunikation mit Färbung.
- Wir berechnen die Skalierbarkeit einer Iteration:

$$W = T_{S}(N) = N^{2}t_{op} \implies N = \sqrt{\frac{W}{t_{op}}}$$

$$T_{P}(N,P) = \underbrace{\left(\frac{N}{\sqrt{P}}\right)^{2}t_{op}}_{\text{Berechnung}} + \underbrace{\left(t_{s} + t_{h} + t_{w}\frac{N}{\sqrt{P}}\right)4}_{\text{Randaustausch}} + \underbrace{\left(t_{s} + t_{h} + t_{w}\right)\operatorname{Id}P}_{\text{globale Komm.: Max. für }E^{n}}$$

$$T_{P}(W,P) = \frac{W}{P} + \frac{\sqrt{W}}{\sqrt{P}}\frac{4t_{w}}{\sqrt{t_{op}}} + \left(t_{s} + t_{h} + t_{w}\right)\operatorname{Id}P + 4\left(t_{s} + t_{h}\right)$$

$$T_{O}(W,P) = PT_{P} - W = \underbrace{\left(\sqrt{W}\sqrt{P}\frac{4t_{w}}{\sqrt{t_{op}}} + P\operatorname{Id}P\left(t_{s} + t_{h} + t_{w}\right) + P4\left(t_{s} + t_{h}\right)\right)}_{\text{Randaustausch}}$$



Parallelisierung V

- Asymptotisch erhalten wir die Isoeffizienzfunktion $W = O(P \operatorname{Id} P)$ aus dem zweiten Term, obwohl der erste Term für praktische Werte von N dominant sein wird. Der Algorithmus ist nahezu optimal skalierbar.
- Aufgrund der blockweisen Aufteilung hat man einen Oberfläche-zu-Volumen Effekt: $\frac{N}{\sqrt{P}}/\left(\frac{N}{\sqrt{P}}\right)^2 = \frac{\sqrt{P}}{N}$. In drei Raumdimensionen erhält man $\left(\frac{N}{P^{1/3}}\right)^2/\left(\frac{N}{P^{1/3}}\right)^3 = \frac{P^{1/3}}{N}$.
- Für gleiches *N* und *P* ist also die Effizienz etwas schlechter als in zwei Dimensionen.



Mehrgitterverfahren I

- Fragen wir uns nach der Gesamteffizienz eines Verfahrens, so ist die Zahl der Operationen entscheidend.
- Dabei ist

$$T_{S}(N) = IT(N) \cdot T_{IT}(N)$$

- Wieviele Iterationen nun tatsächlich auszuführen sind, hängt neben N natürlich von dem benutzen Verfahren ab.
- Dazu erhält man die folgenden Klassifikationen:

Jacobi, Gauß-Seidel :
$$IT(N) = \mathcal{O}(N^2)$$

SOR mit
$$\omega_{\text{opt}}$$
: $IT(N) = \mathcal{O}(N)$

konjugierte Gradienten (CG) :
$$IT(N) = \mathcal{O}(N)$$

hierarchische Basis d=2 :
$$IT(N) = \mathcal{O}(\log N)$$

Mehrgitterverfahren :
$$IT(N) = \mathcal{O}(1)$$

• Die Zeit für eine Iteration $T_{IT}(N)$ ist dabei für alle Verfahren in $\mathcal{O}(N^d)$ mit vergleichbarer Konstante (liegt im Bereich von 1 bis 5).

Mehrgitterverfahren II

- Wir sehen also, daß z.B. das Mehrgitterverfahren sehr viel schneller ist, als das Jacobi-Verfahren.
- Auch die Parallelisierung des Jacobi-Verfahrens hilft da nicht, denn es gelten:

$$T_{P,\mathsf{Jacobi}}(N,P) = rac{\mathcal{O}(N^{d+2})}{P} \quad \mathsf{und} \quad T_{\mathsf{S},\mathsf{MG}}(N) = \mathcal{O}(N^d)$$

- Eine Verdopplung von N hat also eine Vervierfachung des Aufwandes des parallelisierten Jacobi- Verfahrens im Vergleich zum sequentiellen Mehrgitterverfahren zur Folge!
- Das führt uns auf ein grundsätzliches Gebot der parallelen Programmierung:

Parallelisiere den besten sequentiellen Algorithmus, wenn irgend möglich!



Mehrgitterverfahren III

- Betrachten wir noch einmal die Diskretisierung der Laplacegleichung $\Delta T = 0$.
- Diese ergibt das lineare Gleichungssystem

$$Ax = b$$

 Dabei wird der Vektor b durch die Dirichlet-Randwerte bestimmt. Sei nun eine N\u00e4herung der L\u00f6sung durch xⁱ gegeben. Setze dazu den Iterationsfehler

$$e^i = x - x^i$$

Aufgrund der Linearität von A können wir folgern:

$$Ae^{i} = \underbrace{Ax}_{b} - Ax^{i} = b - Ax^{i} =: d^{i}$$

- Dabei nennen wir di den Defekt.
- Eine gute N\u00e4herung f\u00fcr e^i berechnet man durch das L\u00f6sen von

$$Mv^i = d^i$$
 also $v^i = M^{-1}d^i$

• Dabei sei M leichter zu lösen, als A (in $\mathcal{O}(N)$ Schritten, wenn $x \in \mathbb{R}^N$)



19/34

Mehrgitterverfahren IV

Für spezielle M bekommen wir bereits bekannte Iterationsverfahren :

$$M = I \longrightarrow \mathsf{Richardson}$$

 $M = \mathsf{diag}(A) \longrightarrow \mathsf{Jacobi}$
 $M = L(A) \longrightarrow \mathsf{Gau}$ S-Seidel

Wir erhalten lineare Iterationsverfahren der Form

$$\mathbf{x}^{i+1} = \mathbf{x}^i + \omega \mathbf{M}^{-1} (\mathbf{b} - \mathbf{A}\mathbf{x}^i)$$

- Dabei stellt das $\omega \in [0, 1]$ einen Dämpfungsfaktor dar.
- Für den Fehler $e^{i+1} = x x^{i+1}$ gilt:

$$\mathbf{e}^{i+1} = (I - \omega \mathbf{M}^{-1} \mathbf{A}) \mathbf{e}^{i}$$

- Dabei bezeichnen wir die Iterationsmatrix $I \omega M^{-1}A$ mit S.
- Es liegt genau dann Konvergenz ($\lim_{i\to\infty}e^i=0$) vor , wenn der betragsgrößte Eigenwert von S echt(!) kleiner als Eins ist.



Glättungseigenschaft I

- Ist die Matrix A symmetrisch und positiv definit, so hat sie nur reelle, positive Eigenwerte λ_k zu Eigenvektoren z_k .
- Die Richardson-Iteration

$$\mathbf{x}^{i+1} = \mathbf{x}^i + \omega(\mathbf{b} - \mathbf{A}\mathbf{x}^i)$$

führt wegen M = I auf die Fehlerfortpfanzung

$$\mathbf{e}^{i+1} = (I - \omega A)\mathbf{e}^i$$

- Nun setzen wir den Dämpfungsfaktor $\omega = \frac{1}{\lambda_{\max}}$ und betrachten $e^i = z_k(\forall k)$.
- Dann erhalten wir

$$\mathbf{e}^{i+1} = \left(\mathbf{I} - \frac{1}{\lambda_{\mathsf{max}}}\mathbf{A}\right)\mathbf{z}_k = \mathbf{z}_k - \frac{\lambda_k}{\lambda_{\mathsf{max}}}\mathbf{z}_k = \left(1 - \frac{\lambda_k}{\lambda_{\mathsf{max}}}\right)\mathbf{e}^i$$

$$\left(1 - \frac{\lambda_k}{\lambda_{\mathsf{max}}}\right) = \begin{cases} 0 & \lambda_k = \lambda_{\mathsf{max}} \\ \approx 1 & \lambda_k \text{ klein } (\lambda_{\mathsf{min}}) \end{cases}$$

Glättungseigenschaft II

- Im Fall kleiner Eigenwerte haben wir also eine schlechte Dämpfung des Fehlers (sie liegt in der Größenordnung von 1 \mathcal{O} (h^2)).
- Dieses Verhalten ist für die Jacobi und Gauß-Seidel Iterationsverfahren qualitativ identisch.
- Zu kleinen Eigenwerten gehören aber langwellige Eigenfunktionen.
- Diese langwelligen Fehler werden also nur sehr schlecht gedämpft.
- Anschaulich betrachtet bieten die Iterationsverfahren nur eine lokale Glättung des Fehlers, auf dem sie arbeiten, denn sie ermitteln neue Iterationswerte ja nur aus Werten in einer lokalen Nachbarschaft.
- Schnelle Oszillationen können werden schnell herausgeglättet, während langwellige Fehler die lokalen Glättungen weitgehend unverändert überstehen.



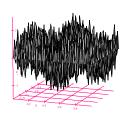
Glättungseigenschaft III

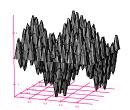
Zur Veranschaulichung betrachen wir folgendes Beispiel:

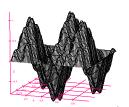
Die Laplacegleichung $-\Delta u=f$ wird mittels eines Fünf-Punkte-Sterns auf einem strukturierten Gitter diskretisiert. Die zugehörigen Eigenfunktionen sind $\sin(\nu\pi x)\sin(\mu\pi y)$, wobei $1\leq \nu$ und $\mu\leq h^{-1}-1$ gelten. Wir setzen $h=\frac{1}{32}$ und den Initialisierungsfehler auf

$$e^0 = \sin(3\pi x)\sin(2\pi y) + \sin(12\pi x)\sin(12\pi y) + \sin(31\pi x)\sin(31\pi y).$$

Mit $\omega=\frac{1}{\lambda_{\max}}$ erhält man die Dämpfungfaktoren (pro Iteration) für die Richardson Iteration durch 0.984, 0.691 und 0 für die einzelnen Eigenfunktionen. Die untenstehenden Graphen zeigen den Initialisierungsfehler und den Fehler nach einer bzw. fünf Iterationen.



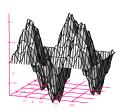


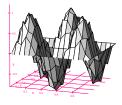




Glättungseigenschaft IV

- Daher kommt man auf die Idee, diese langwelligen Fehler auf gröberen Gittern darzustellen, nachdem die schnellen Ozillationen herausgeglättet worden sind.
- Auf diesen gröberen Gittern ist dann der Aufwand, um die Fehlerkurve zu glätten, geringer.
- Weil die Kurve nach der Vorglättung einigermaßen glatt ist, ist diese Restriktion auf weniger Gitterpunkte gut möglich.

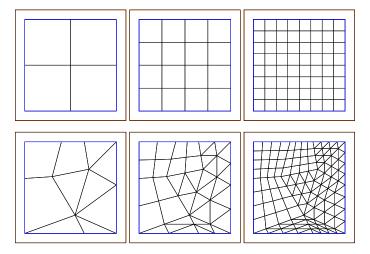






Gitterhierarchie I

- Man erstellt also eine ganze Folge von Gittern verschiedener Feinheit.
- Glättet zunächst auf dem feinsten die kurzwelligen Fehlerfunktionen heraus.
- Geht dann auf das nächst gröbere Gitter über usw. .





Gitterhierarchie II

Entsprechend erhält man eine ganze Folge linearer Systeme

$$A_I x_I = b_I$$

da ja die Anzahl der Gitterpunkte N und damit die Länge von x auf gröberen Gittern schwindet.

- Natürlich will man nach dieser Restriktion wieder auf das ursprüngliche feine Gitter zurückkehren.
- Dazu führt man eine Grobgitterkorrektur durch.
- Nehmen wir dazu an, wir seinen auf Gitterstufe I, betrachten also das LGS

$$A_I x_I = b_I$$

• Auf dieser Stufe ist eine Iterierte x_i^i mit Fehler e_i^i gegeben, also die Fehlergleichung

$$Ae_{l}^{i}=b_{l}-A_{l}x_{l}^{i}$$

Nehmen wir an, x_i^j ist Ergebnis von ν_1 Jacobi, Gauß-Seidel oder ähnlichen Iterationen.

 Dann ist eⁱ_l verhältnismäßig glatt und somit auch gut auf einem gröberen Gitter darstellbar, das heißt, er kann von einem gröberen Gitter gut auf das feinere interpoliert werden.

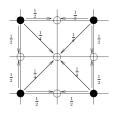
Gitterhierarchie III

- Sei dazu v_{l-1} der Fehler auf dem gröberen Gitter.
- Dann ist in guter N\u00e4herung

$$e_I^i \approx P_I v_{I-1}$$

 Dabei ist P_I eine Interpolationsmatrix (Prolongation), die eine linerare Interpolation ausführt und so aus dem Grobgittervektor einen Feingittervektor macht.

1	0	0	0
$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{2}$	0	0
0	1	0	0
1/2	0	$\frac{1}{2}$	0
1/4	1/4	1/4	1 4
0	$\frac{1}{2}$	0	$\frac{1}{2}$
0	0	1	0
0	0	1/2	$\frac{1}{2}$
0	0	0	1





Zweigitter- und Mehrgitterverfahren I

• Durch Kombination der obigen Gleichungen erhält man die Gleichung für v_{l-1} durch

$$R_lAP_lv_{l-1}=R_l(b_l-A_lx_l^i)$$

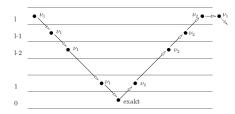
- Dabei ist $R_lAP_l =: A_{l-1} \in \mathbb{R}^{N_{l-1} \times N_{l-1}}$ und R_l ist die Restriktionsmatrix, für die man z.B. $R_l = P_l^T$ nimmt.
- Ein sogenanntes Zweigitterverfahren besteht nun aus den beiden Schritten:
 - \bullet ν_1 Jacobi-Iterationen (auf Stufe I)
 - **2** Grobgitterkorrektur $x_i^{i+1} = x_i^i + P_i A_{i-1}^{-1} R_i (b_i A_i x_i^i)$
- Die rekursive Anwendung führt auf die Mehrgitterverfahren.



28 / 34

Zweigitter- und Mehrgitterverfahren II

- Es ist ausreichend, $\gamma=1, \nu_1=1, \nu_2=0$ zu setzen, damit die Iterationszahl $\mathcal{O}(1)$ ist.
- Der einmalige Durchlauf von Stufe I bis Stufe 0 und zurück heißt V-Zyklus: bezeichnet.



 Aufwand für zweidimensionales strukturiertes Gitter: N ist Anzahl der Gitterpunkte in einer Zeile auf der feinsten Stufe, und C := t_{op}:

$$T_{IT}(N) = \underbrace{\frac{CN^2}{4}}_{Stufe\ I} + \underbrace{\frac{CN^2}{4}}_{Stufe\ I-1} + \underbrace{\frac{CN^2}{16}}_{Grobgitter} + \dots + \underbrace{\frac{G(N_0)}{Grobgitter}}_{Grobgitter}$$

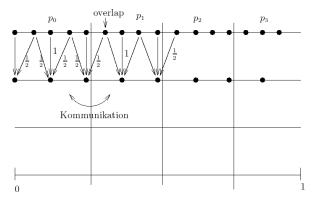
$$= CN^2 \underbrace{\left(1 + \frac{1}{4} + \frac{1}{16} + \dots\right)}_{\frac{4}{3}} + G(N_0) = \frac{4}{3}CN_I + G(N_0)$$



Parallelisierung I

Zur Datenverteilung in der Gitterhierarchie auf die einzelnen Prozessoren ist zu berücksichtigen:

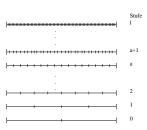
- In der Grobgitterkorrektur muß geprüft werden, ob zur Berechnung der Knotenwerte im Grobgitter Kommunikation erforderlich ist.
- Wie verfährt man mit den gröbsten Gittern, in denen pro Dimensionsrichtung die Anzahl der Unbekannten kleiner als die Anzahl der Prozessoren wird?





Parallelisierung II

- Zur Illustrierung des Verfahrens betrachten wir den eindimensionalen Fall. Die Verteilung im höherdimensionalen Fall erfolgt entsprechend dem Tensorprodukt (schachbrettartig).
- Die Prozessorgrenzen werden gewählt bei $p \cdot \frac{1}{P} + \epsilon$, also die Knoten, die auf dem Rand zwischen zwei Prozessoren liegen, noch dem "vorderen "zugeteilt.
- Zu bemerken ist, daß der Defekt, der in der Grobgitterkorrektur restringiert wird, nur auf den eigenen Knoten berechnet werden kann, nicht aber im Overlap!
- Um dem Problem der schwindenden Anzahl von Knoten in den gröbsten Gittern zu begegnen, nutzt man sukzessive weniger Prozessoren. Sei dazu a := Id P und wieder C := t_{op}. Auf Stufe 0 wird nur ein Prozessor beschäftigt, erst auf Stufe a sind alle beschäftigt.





Parallelisierung III

Stufe	Knoten	Prozessoren	Aufwand
1	$N_l = 2^{l-a} N_a$	$P_l = P$	$T=2^{l-a}CN_0$
a+1	$N_{a+1}=2N_a$	$P_{a+1}=P$	$T=2CN_0$
а	Na	$P_a = P$	$T = CN_0$
2	$N_2 = 4N_0$	$P_2 = 4P_0$	$T=\frac{CN_2}{4}=CN_0$
1	$N_1=2N_0$	$P_1=2P_0$	$T = \frac{C\dot{N}_1}{2} = \frac{C2N_0}{2} = CN_0$
0	N_0	$P_0 = 1$	$G(N_0)\stackrel{sei}{pprox} CN_0$

Betrachten wir den Gesamtaufwand: Von Stufe 0 bis Stufe a ist ^N/_P konstant, also wächst T_P wie ld P. Daher bekommen wir

$$T_P = \operatorname{Id} P \cdot CN_0$$

In den höheren Stufen bekommen wir

$$T_P = C \cdot \frac{N_l}{P} \cdot \left(1 + \frac{1}{2} + \frac{1}{4} + \ldots\right) = 2C\frac{N_l}{P}$$

- Den Gesamtaufwand bildet dann die Summe der beiden Teilaufwände,
- Nicht berücksichtigt ist dabei die Kommunikation zwischen den Prozessoren.

Parallelisierung IV

Wie wirkt sich der Einsatz des Mehrgitterverfahrens auf die Anzahl der auszuführenden Iterationsschritte aus?

- Aufgezeichnet wird die Anzahl der eingesetzten Prozessoren gegen die Wahl der Gitterfeinheit, die verwendet wurde.
- Es wurde eine Reduktion des Fehlers auf 10⁻⁶ durchgeführt.

P/I	5	6	7	8
1	10			
4	10	10		
16	11	12	12	
64	13	12	12	12

 Die Tabelle zeigt die entsprechenden Iterationzeiten in Sekunden für 2D (Faktor 4 Gitterwachstum):

5	6	7	8
3.39			
0.95	3.56		
0.32	1.00	3.74	
0.15	0.34	1.03	3.85
	3.39 0.95 0.32	3.39 0.95 3.56 0.32 1.00	3.39



Die wichtigsten Erkenntnisse

- Jacobiverfahren ist eines der simpelsten Iterationsverfahren zur Lösung von linearen Gleichungssystemen.
- Bei festem Reduktionsfaktor ϵ benötigt man eine bestimmte Zahl von Iterationen IT um diese Fehlerreduktion zu erreichen.
- IT ist unabhängig von der Wahl des Startwertes, hängt aber unmittelbar von der Wahl des Verfahrens (z.B. Jacobiverfahren) und der Gitterweite h (also N) ab.
- Beim Jacobiverfahren gilt $IT = O(h^{-2})$. Bei einer Halbierung der Gitterweite h benötigt man die vierfache Zahl von Iterationen, um die Fehlerreduktion ϵ zu erreichen. Da eine Iteration auch viermal mehr kostet, ist der Aufwand um den Faktor 16 gestiegen!
- Es gibt eine Reihe von besseren Iterationsverfahren bei denen z.B. $IT = O(h^{-1})$, $IT = O(\log(h^{-1}))$ oder gar IT = O(1) gilt (CG-Verfahren, hierarchische Basis, Mehrgitterverfahren).
- Asymptotisch $(h \to \infty)$ ist natürlich jedes dieser Verfahren einem parallelen naiven Verfahren überlegen.
- Man sollte deshalb unbedingt Verfahren optimaler sequentieller Komplexität parallelisieren, insbesondere weil man auf dem Parallelrechner große Probleme (h klein) lösen möchte.

