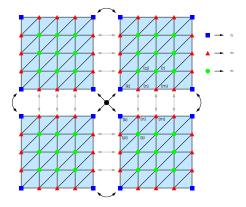


# FINAL PROJECTS

## High Performance Computing II, Summer Term 2020



Prof. Dr. Stefan Funken Prof. Dr. Karsten Urban M.Sc. Lewin Ernst

Institute for Numerical Mathematics

Das vorliegende Manuskript beinhaltet die Ausarbeitungen der Projekte im Rahmen der Vorlesung High Performance Computing 2, welches im Sommersemester 2020 an der Fakultät für Mathematik und Wirtschaftswissenschaften der Universität Ulm stattgefunden hat.

Bedanken möchten wir uns an dieser Stelle nochmals bei allen Teilnehmern für ihre tollen Beiträge und gelungenen Vorträge, welche alle zusammen wesentlich zum Gelingen der Veranstaltung beigetragen haben.

Ulm, 2020

Stefan Funken, Karsten Urban, Constantin Greif

# Incomplete Cholesky

### Benjamin Bestler, Joachim Kröner, Sebastian Acerbi

### 18. September 2021

### Inhaltsverzeichnis

1	Ein	leitung	4
<b>2</b>	Implementierte Verfahren		5
	2.1	LR-Zerlegung	5
	2.2	Cholesky Faktorisierung	5
	2.3	Incomplete LR-Zerlegng	5
	2.4	Incomplete Cholesky Faktorisierung	5
	2.5	Modified Incomplete Cholesky Faktorisierung	5
	2.6	ICNE(0)	5
3	3 Vorkonditionierer für das konjugierte Gradientenverfahren		5
4	Nui	merischer Vergleich der Vorkonditionierer für das CG-Verfahren	5

1 EINLEITUNG 4

#### 1 Einleitung

Partielle Differentialgleichungen stellen eine der häufigsten Quellen für Probleme mit dünnbesetzten Matrizen dar. Eine typische Vorgehensweise ist die Diskrektrisierung der Gleichungen mit einer finiten Anzahl an Unbekannten. Die hierdurch entstehenden Gleichungssysteme sind meist sehr groß, dünnbesetzt und oftmals symmetrisch positiv definit.[2]

Als Lösungsmethoden für solche Probleme können sich klassische direkte Löser als nicht praktikabel erweisen. Diese nutzen die spezielle Struktur der Matrix nicht aus, und können sogar zu dicht besetzen Zerlegungen führen. Als geeigneter stellen sich iterative Methoden heraus, die sich schrittweise der optimalen Lösung annähern, heraus. Ein bewährtes Verfahren dieser Klasse ist das konjugierte Gradientenverfahren, welches f $\tilde{\rm A}_4^1$ r symmetrisch positiv definitite Matrizen anwendbar ist. Die anspruchvollste Operation stellt hier das Matrix-Vektor Produkt dar. Dieses kann für dünnbesetze Matrizen mit einem günstigen Aufwand berechnet werden. [3]

Allerdings weisen iterative Verfahren, wie das cg-Verfahren, eine geringere Robustheit als direkte Verfahren auf. Außerdem hängt die Konvergenzgeschwindigkeit von der Kondition der Matrix ab. Bei Problemen, die sich aus typischen Anwendungen wie der Strümungsdynamik oder der Festigkeits- und Verformungsanalyse ergeben, kann dies zu einer langsamen Konvergenz führen. Die Effizienz sowohl als die Robustheit können jedoch signifikant durch geeignete Vorkonditionierung signifikant verbessert werden. [2]

Die Wahl eines Vorkonditionierers hängt stark von den Eigenschaften der Matrix ab, weshalb die Wahl eines geeigneten Vorkonditionierers nicht leich ist. Während direkte Lösungsverfahren zur Lösung von großen und dünnbesetzten Gleichungssystemen oft nicht anwendbar sind, stellen sie in modifizierter Form geeignete Vorkonditionierer f $\tilde{A}_4^1$ r iterative Verfahren dar. Es ist außerdem möglich einige Schritte des Jacobi- oder symmetrischen Gauß-Seidel- Verfahrens als Vorkonditionierer zu nutzen. [2]

Im Rahmen der Arbeit wurden eine Auswahl an Methoden zur Lösung von dünnbesetzten symmerisch positiv definiten Matrizen implementiert. Außerdem wurden Vorkonditionierung des konjugierten Gradientenverfahrens vorgestellt und verglichen. Folgende Verfahren wurden als Vorkonditionierer angewendet: Jacob-Verfahren, Gauss-Seidel, multigrid, Incomplete Cholesky und INCE(0).

#### 2 Implementierte Verfahren

- 2.1 LR-Zerlegung
- 2.2 Cholesky Faktorisierung
- 2.3 Incomplete LR-Zerlegng
- 2.4 Incomplete Cholesky Faktorisierung
- 2.5 Modified Incomplete Cholesky Faktorisierung
- 2.6 ICNE(0)
- 3 Vorkonditionierer für das konjugierte Gradientenverfahren
- 4 Numerischer Vergleich der Vorkonditionierer für das CG-Verfahren

Hier noch ein Algorithmus:

```
Algorithm 1 Variable metric hybrid inexact proximal point method
```

```
1: function VMHIPPM(f, s, z^0)
         k \leftarrow 0
         while k < k_{\text{max}} do
 3:
 4:
             (u^k, g^k, \epsilon_k) \coloneqq \text{Bundle}(f, s, M_k, z^k, \delta_k)
                                                                  ▶ Approximate the proximal point
             if \frac{1}{2}||g^k||^2 \le \rho \land \epsilon_k \le \rho then
 5:
                  return u^k
                                                                           ▷ Optimal or close to optimal
 6:
             end if
 7:
             z^{k+1}\coloneqq u^k
                                                                             ▶ Step to the proximal point
 8:
             k \leftarrow k + 1
 9:
         end while
10:
11: end function
```

Hier noch ein Code:

LITERATUR 6

```
1 #include <mpi.h>
2 #include <stdio.h>
3 #include <string.h>
5 int main(int argc, char** argv) {
    int my_rank;
                               /* Rank of process */
7
                               /* Number of process */
    int p;
                               /* Rank of sender */
    int source;
8
9
                               /* Rank of revceiver */
    int dest;
10
    int tag = 50;
                               /* Tag for messages */
    char message [100];
                              /* Storage for the message */
11
12
    MPI_Status status;
                               /* Return status for receive */
13
14
    MPI_Init(&argc, &argv);
15
    MPI_Comm_rank(MPLCOMMLWORLD, &my_rank);
16
    MPI_Comm_size (MPLCOMM_WORLD, &p);
17
18
     if (my_rank != 0)
       sprintf(message, "Hello world from processor %d!", my_rank);
19
20
       dest = 0;
21
       /* Use strlen(message)+1 to include ^{\prime}\backslash 0 ^{\prime} */
22
       MPI_Send(message, strlen(message)+1,MPI_CHAR, dest, tag,
          MPLCOMM_WORLD);
     } else {
23
24
       for (source=1; source<p; source++){</pre>
         MPI_Recv (message, 100, MPI_CHAR, source, tag, MPLCOMM_WORLD,
25
            &status);
         printf("%s\n", message);
26
27
       }
28
29
     MPI_Finalize();
30 }
```

#### Literatur

[1] A. Ben-Tal, M. Kocvara, A. Nemirovski, J. Zowe: Free Material Design via Semidefinit Programming, SIAM Review, Vol. 42, No. 4 (2000), 695-715.

./ProjectX/Code/HelloWorld.c

LITERATUR 7

[2] SAAD, YOUSEF : Iterative Methods for Sparse Linear Systems, SIAM, Second Edition, (2003).

[3] GOLUB, GENE H. AND VAN LOAN, CHARLES F.: Matric Computations, The Johns Hopkins University Press, Third Edition, (1996).