

# Intro HPC: Blatt 2

04.11.1014

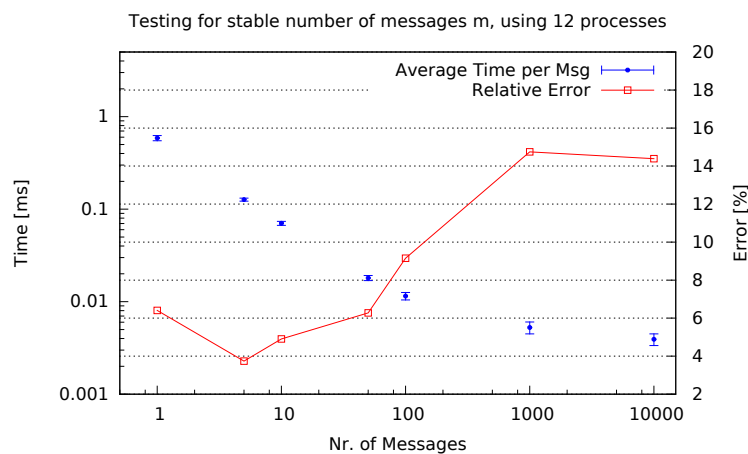
## 2.1 MPI Ring Communication

Der Quelltext zur aufgabe liegt unter `../2/2_1/2_1.cpp`. In dem Ordner liegt auch ein `Makefile` zum Compilieren und Ausführen. Benutzung:

<code>make</code>	Compile
<code>make clean</code>	Bin und *.o löschen
<code>make run proc=\$p msg=\$m v=\$v</code>	Ausführen mit \$p Prozessen, \$m Nachrichten
<code>make run_opt proc=\$p msg=\$m v=\$v</code>	Siehe run, aber mit optimiertem Mapping

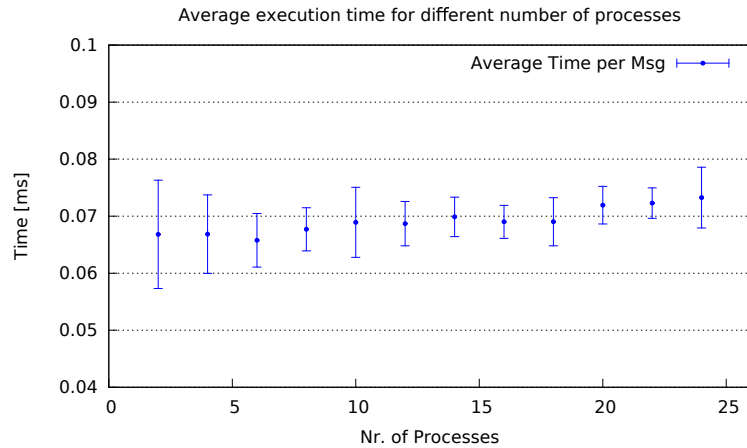
Parameter `$v` für Ausgabe der Zeit, 1 für nett formatiert, 0 nur gesamte Zeit und pro Nachricht.

Plot unten zeigt durchschnittliche Zeit pro Nachricht bei 12 Prozessen. Jeder run wurde 20 mal gemessen um den Fehler in der Laufzeit zu bestimmen (stabilste message size `m`). Obwohl 5 Nachrichten eine kleine Abweichung haben, haben wir für die Messung 10 Nachrichten genommen um ein wenig bessere Statistik machen zu können.



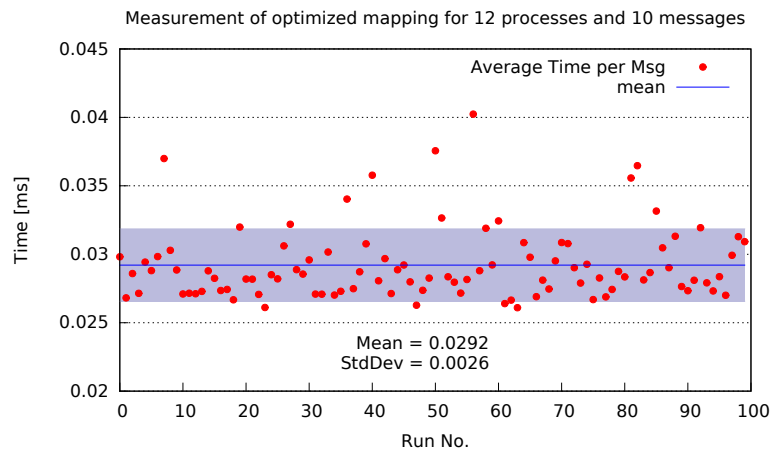
Messung der Ausführungsdauer bei 24 Prozessen, 10 Nachrichten pro Prozess und Mapping `creek01, ..., creek08`. Das Programm wurde auch wieder für jede Prozessanzahl 20 mal ausgeführt. Die Ergebnisse sind unten geplottet. Die Zeit pro Nachricht steigt mit der Anzahl Prozesse leicht an und liegt bei  $\approx 0.07$  ms.

Für den letzten Teil der Aufgabe wurde das Mapping für bessere Performance geändert. Jeder Prozess sendet an seinen Nachfolger, da dieser durch das "normale" Mapping



jeweils auf einem anderen Rechner liegt, muss jede Nachricht einmal durchs Netzwerk, was Zeit kostet. Das Mapping wurde so angepasst, dass die ersten 8 Prozesse (**creek04** hat laut **nproc** 8 Cores) auf **creek04** laufen und die nächsten 4 auf **creek05**. Dadurch sind nur zwei Nachrichten über das Netzwerk nötig, alle anderen laufen nur von Core zu Core in der selben Maschine.

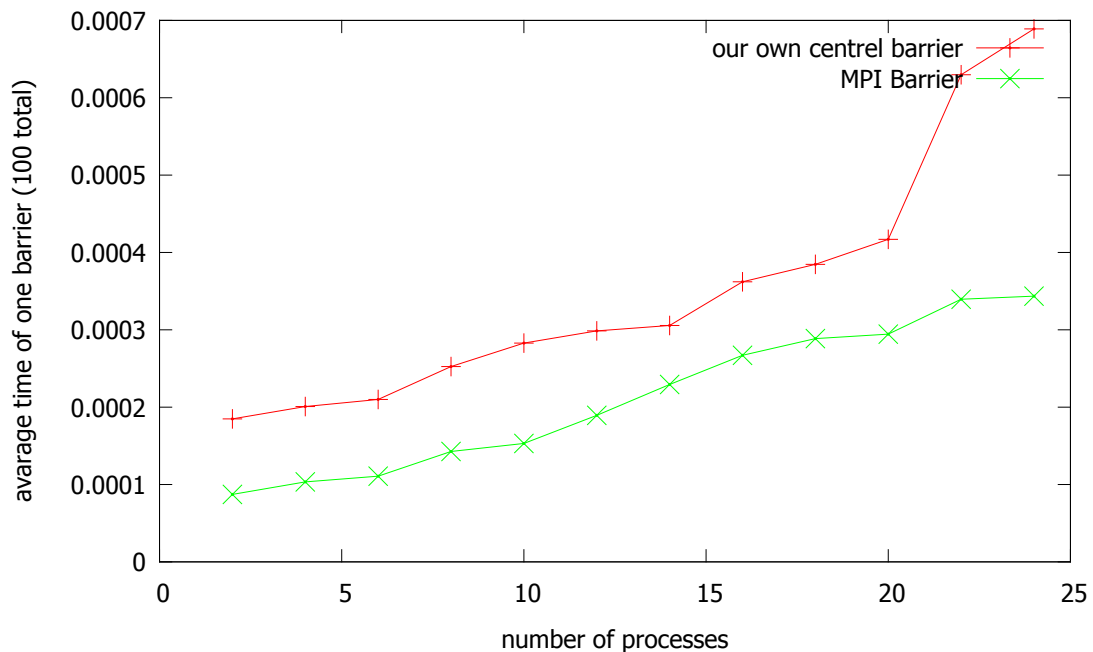
Dadurch verringert sich die Zeit pro Nachricht auf  $0.0292 \pm 0.0026$  ms (siehe Plot). Das optimierte Mapping ist damit  $\approx 2.35$  fach schneller.



## 2.2 Barrier Synchronization

Quelltext zur aufgabe liegt unter `../2/2_2/2_2.cc`. Hier liegt auch das passende File 'make+run' zur Compilierung und Ausführung. Dies startet einen Test für 100 Barriers mit unterschiedlich vielen Prozessen von 2..24. Benutzt werden dabei **creek07** und **creek06**. Das Programm testet dabei sowohl unsere eigene zentrale Barrier-Varriante al-

sauch die `MPI_Barrier()` Funktion. Unsere eigene Funktion is dabei stets etwa halb so schnell vergleicht man die jeweilige Zeit die pro Barrier vergeht.



### 2.3 Matrix multiply – sequential version

Der Quelltext zur aufgabe liegt unter `../2/2_3/2_3.cpp`. In dem Ordner liegt auch ein Makefile zum Compilieren und Ausführen. Benutzung:

```
make                                Compile
make run n=$n runs=$x opt=$opt    Matrix Multiplation mit $n * $n-Matrizen, $x mal ausgeführt.
```

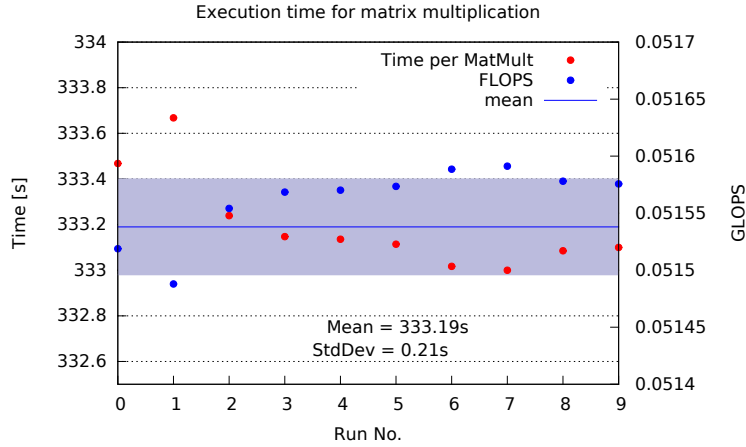
Parameter `$opt` wählt zwischen naiver und optimierter Implementierung.

Ausgeführt auf `creek04` braucht die nicht optimierte Matrix Multiplikation im Schnitt 333.19 s. Die Matrix Multiplikation besteht aus 3 ineinander verschachtelten Schleifen und bei jedem Durchlauf der inneren Schleife werden zwei floating point Operationen (1 `add`, 1 `mul`) ausgeführt, insgesamt also  $2 \cdot n^3$  floating point Operationen pro Matrix Multiplikation. Bei  $n = 2048$  ergibt dies  $\approx 0.05155 \text{ GFLOPS}$ .

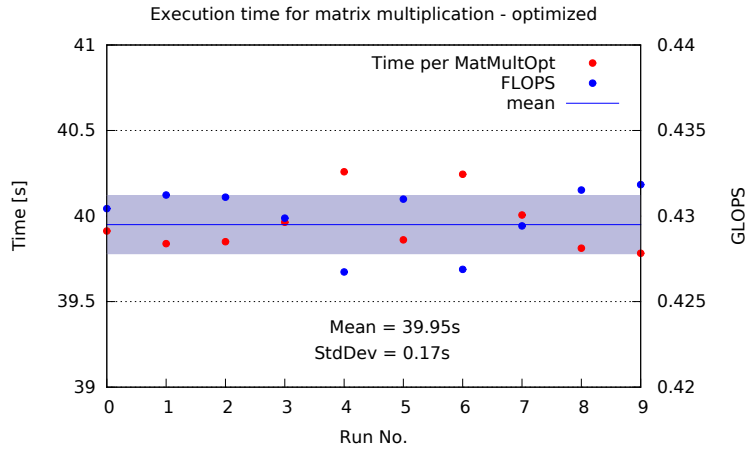
Intel gibt für den *Xeon E5-1620*<sup>1</sup> theoretische 115.2 GFLOPS bei 4 Cores an. Mit einem Core sollten somit noch immer noch 28.8 GFLOPS zu erreichen sein.

Der performance gap kommt von der größe der Matrix und der Zugriffszeit auf den Hauptspeicher bei einem Cache Miss. Da die Matrix nicht mehr komplett in den Cache

<sup>1</sup>[http://download.intel.com/support/processors/xeon/sb/xeon\\_E5-1600.pdf](http://download.intel.com/support/processors/xeon/sb/xeon_E5-1600.pdf)



passt (32 MB bei  $n = 2048$  double-precision), muss ständig auf den Hauptspeicher zugegriffen werden. Da außerdem die  $\mathbf{B}$  Matrix (bei  $\mathbf{C} = \mathbf{A} \times \mathbf{B}$ ) zeilenweise durchlaufen wird, werden – je nach Matrix und Cache-Line größe – nur ein oder wenige Einträge pro Cache-Line verwendet.



Um die performance zu verbessern kann man nun die Reihenfolge der  $j$  und  $k$  Schleifen vertauschen. Dies sorgt dafür, dass nun sowohl in  $\mathbf{A}$  als auch in  $\mathbf{B}$  jeweils auf zusammenhängenden Speicher zugegriffen wird, was weniger cache misses zur folge hat, da jetzt jeder Matrixeintrag in der Cache-Line verwendet wird.

Damit verbessert sich die Performance um einen Faktor  $\approx 8.34$  gegenüber der naiven Implementierung. Die benötigte Zeit wird auf 39.95 s reduziert und die GFLOPS auf 0.43 erhöht.

Alternativ könnte man auch die Schleifen unverändert lassen und den Zugriff auf  $\mathbf{B}$  von  $\mathbf{b}[k*\text{size}+j]$  zu  $\mathbf{b}[j*\text{size}+k]$  ändern. Das sorgt auch dafür, dass jeweils auf zusammenhängenden Speicher zugegriffen wird. Außerdem ändert sich die Indizierung von  $\mathbf{C}$

nicht so häufig, dadurch entfallen einige Speicherzugriffe. Die Performance kann weiter auf  $0.47GFLOPS$  erhöht werden. Allerdings entspricht dies jetzt der Multiplikation mit der transponierten von **B**:  $\mathbf{C} = \mathbf{A} \times \mathbf{B}^T$

```
void mat_mult_opt(double* a, double* b, double* c,int size){
    for (int i = 0; i < size; i++){
        for (int k = 0; k < size; k++){
            for (int j = 0; j < size; j++){
                c[i*size+j] += a[i*size+k] * b[k*size+j];
            }
        }
    }
}

void mat_mult_trans(double* a, double* b, double* c,int size){
    for (int i = 0; i < size; i++){
        for (int j = 0; j < size; j++){
            for (int k = 0; k < size; k++){
                c[i*size+j] += a[i*size+k] * b[j*size+k];
            }
        }
    }
}
```