

Dynamische Anpassung Compiler-basierter Instrumentierung unter Nutzung von Laufzeitstatistiken

Verteidigung

Philipp Trommler philipp.trommler@tu-dresden.de

07. November 2016

Betreuer: Joseph Schuchart, Robert Schöne

Hochschullehrer: Prof. Dr. W. E. Nagel, Prof. Dr. J. Castrillon



Gliederung

- 1. Einleitung
- 2. Technischer Hintergrund & Implementierung
- 3. Ergebnisse
- 4. Diskussion
- 5. Fazit & Ausblick





Gliederung

1. Einleitung

- 2. Technischer Hintergrund & Implementierung
- 3. Ergebnisse
- 4. Diskussion
- Fazit & Ausblic





Einleitung – Was ist Instrumentierung?

Performance-Analyse dient dem Zweck, genauere Informationen über den Programmablauf zu erhalten:

- Aufrufanzahl/-dauer einzelner Funktionen
- I/O
- Kommunikation
- ...

Hierfür kann Instrumentierung genutzt werden:

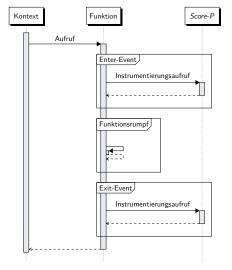
- Compilerinstrumentierung (im Folgenden betrachtet)
- Instrumentierung von Bibliotheken (z. B. Wrapping via LD_PRELOAD)
- Nutzerinstrumentierung (z. B. SCOREP_User_RegionEnter)
- ...





Einleitung – Was ist Instrumentierung?

Bei der Instrumentierung werden zusätzliche Aufrufe in den Programmablauf integriert:







Einleitung – Warum Filtern?

- Negativer Einfluss der Instrumentierung auf Programmlaufzeit
 - Performance Perturbation
 - Abwägen zwischen Informationsgewinn und Overhead
- Entstehende Datenmengen mitunter sehr groß
- Lineare Abhängigkeit von der Anzahl der Instrumentierungsaufrufe
- Hochfrequente aber kurze Funktionen haben oft geringen Informationsgehalt
 - \rightarrow Potential zur Senkung des Laufzeit-Overheads und der Menge der entstehenden Performance-Daten





Einleitung – Warum diese Arbeit?

Score-P enthält bereits die Möglichkeit zu filtern

- Liste mit den zu filternden Funktionen muss übergeben werden
- Instrumentierung verbleibt im Code

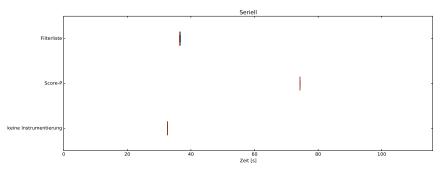


Abbildung: Vergleich der Ausführungszeiten des *NPB bt-mz*-Benchmarks Größe A für den uninstrumentierten und den vollständig instrumentierten Fall sowie unter Nutzung von *Score-Ps* Filterfunktion.

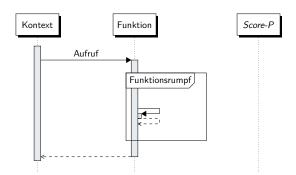




Einleitung – Warum diese Arbeit?

Besser wäre:

- Zu filternde Funktionen
 - werden zur Laufzeit
 - anhand gegebener Parameter selbständig erkannt
- Instrumentierung wird vollständig entfernt







Gliederung

- 1. Einleitung
- 2. Technischer Hintergrund & Implementierung
- 3. Ergebnisse
- 4. Diskussion
- Fazit & Ausblic





Implementierung

- Implementierung als prototypisches Plugin für *Score-Ps* "Substrates"-Schnittstelle
- Aufgabe des Plugins in mehrere Teilaufgaben gegliedert:
 - Bestimmen der Aufrufanzahl und -dauer für jede instrumentierte Funktionen
 - Bewertung der Funktionen anhand dieser Werte mithilfe von Metriken
 - Entscheidung zu filtern
 - Suchen der Instrumentierungsaufrufe
 - Überschreiben der Instrumentierungsaufrufe





Implementierung – Metriken

Entscheidung zum Filtern anhand von zwei verschiedenen Metriken:

Absolute Metrik

Relative Metrik

$$condition = \frac{\sum_{i=1}^{n} mean_duration(i)}{n} - threshold$$

$$.rrelevant(region) = \begin{cases} true & f\"{u}r mean_duration(region) < condition \\ false & sonst \end{cases}$$

• threshold wird vom Benutzer festgelegt (angegeben in Cycles)





Implementierung – Metriken

Entscheidung zum Filtern anhand von zwei verschiedenen Metriken:

Absolute Metrik

$$irrelevant(region) = \begin{cases} true & f\"{u}r mean_duration(region) < threshold \\ false & sonst \end{cases}$$

Relative Metrik

$$\label{eq:condition} \begin{split} & condition = \frac{\sum_{i=1}^{n} mean_duration(i)}{n} \text{ - threshold} \\ & irrelevant(region) = \begin{cases} true & f\"{u}r \ mean_duration(region) < condition \\ false & sonst \end{cases} \end{split}$$

• threshold wird vom Benutzer festgelegt (angegeben in Cycles)





Implementierung – Metriken

Entscheidung zum Filtern anhand von zwei verschiedenen Metriken:

Absolute Metrik

$$irrelevant(region) = \begin{cases} true & f\"{u}r mean_duration(region) < threshold \\ false & sonst \end{cases}$$
(1)

Relative Metrik

$$condition = \frac{\sum_{i=1}^{n} mean_duration(i)}{n} - threshold$$

$$irrelevant(region) = \begin{cases} true & f\"{u}r mean_duration(region) < condition \\ false & sonst \end{cases}$$
 (2)

• threshold wird vom Benutzer festgelegt (angegeben in Cycles)





Technischer Hintergrund – Stack



Abbildung: Schematische Darstellung eines Kellerspeichers (Stack).

- Stack enthält Speicherbereich (Stack-Frame) für jede aufgerufene Funktion
- Frame der Aufgerufenen (Callee) direkt hinter Frame der Aufrufenden (Caller) im Speicher
- Frame bleibt erhalten, bis Funktion verlassen wird
- Frame enthält alle relevanten lokalen Informationen (Variablen, %ip)





Implementierung – Finden der Instrumentierungsaufrufe

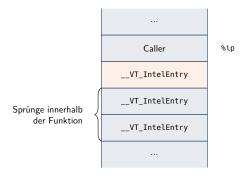


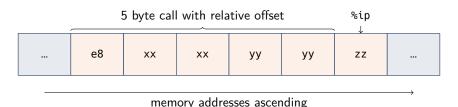
Abbildung: Beispielhafter Ausschnitt aus einem Stack.

- Stack-Unwinding mit libunwind
- Finden der tatsächlichen, aufrufenden Funktion
- Ermitteln von %ip





Technischer Hintergrund – Funktionsaufrufe



,

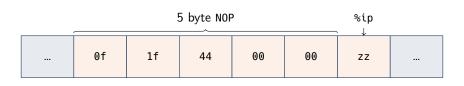
Abbildung: Ausschnitt aus dem Textsegment eines Programms.

- OpCode e8 leitet 5 Byte langen Sprungbefehl ein
- Sprungadresse relativ angegeben (Offset 16 oder 32 Bit lang)
- %ip zeigt auf erstes Byte hinter Sprungbefehl





Implementierung – Entfernen



memory addresses ascending

Abbildung: Mit NOP überschriebener Funktionsaufruf.

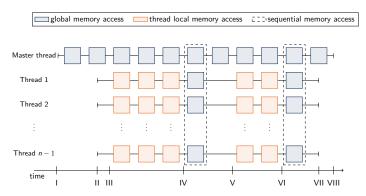
ightarrow 5 Byte vor %ip werden mit NOP überschrieben





Implementierung – Multithreading

Gemeinsames Textsegment der Threads verhindert das Überschreiben während thread-paralleler Ausführung



- Thread-lokales Speichern der Informationen
- Zusammenführen beim team end der Threads
- Filtern nur während der seriellen Phasen des Programms





Gliederung

- 1. Einleitung
- 2. Technischer Hintergrund & Implementierung
- 3. Ergebnisse
- 4. Diskussion
- 5. Fazit & Ausblic





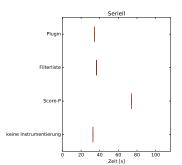
Ergebnisse

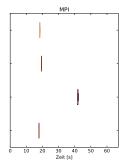
- Testsystem
 - 2 × Intel Xeon E5-2680 v3
 - Je 12 Kerne
 - 2,5 GHz (Turbo bis 3,3 GHz)
 - 8 × 16 GB DDR4-2133 RAM
- NPB bt-mz & sp-mz
 - seriell
 - MPI (2 Prozesse)
 - MPI & OpenMP (2 Prozesse, je 12 Threads)
- I UI FSH
 - seriell
 - OpenMP (12 Threads)
- Absolute Metrik, Grenzwert 1000 Cycles
- Jeweils 10 Durchführungen

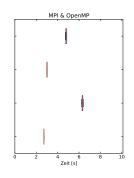




Ergebnisse – Ausführungszeiten – NPB bt-mz A Intel





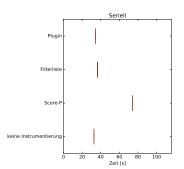


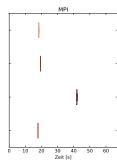
	Seriell	MPI	MPI & OpenMP
Score-P	127, 37%	135, 01 %	133,21%
Filterliste	11,64%	8, 11 %	11,07%
Plugin	4,90 %	2,80 %	78, 23%

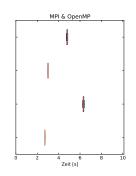




Ergebnisse – Ausführungszeiten – NPB bt-mz A Intel





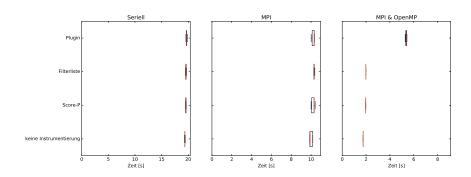


	Seriell	MPI	MPI & OpenMP
Score-P	127,37%	135,01 %	133,21%
Filterliste	11,64%	8, 11 %	11,07%
Plugin	4,90%	2,80%	78,23%





Ergebnisse – Ausführungszeiten – NPB sp-mz A Intel

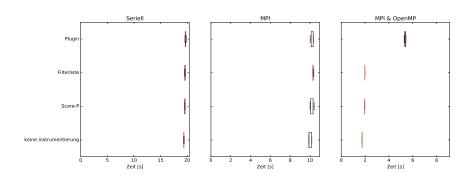


	Seriell	MPI	MPI & OpenMP
Score-P	0,83 %	3,73 %	11, 93 %
Filterliste	1,03%	3,93 %	12,50%
Plugin	1,55%	3,83 %	205, 11 %





Ergebnisse – Ausführungszeiten – NPB sp-mz A Intel

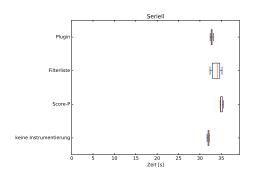


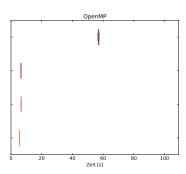
	Seriell	MPI	MPI & OpenMP
Score-P	0,83%	3,73%	11,93%
Filterliste	1,03%	3,93%	12,50%
Plugin	1,55%	3,83%	205, 11 %





Ergebnisse – Ausführungszeiten – LULESH GCC



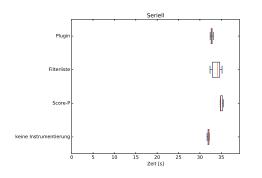


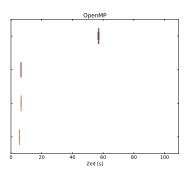
	Seriell	OpenMP
Score-P	9,04%	22,96%
Filterliste	6,73%	20,56%
Plugin	2,63%	955,00%





Ergebnisse – Ausführungszeiten – LULESH GCC





	Seriell	OpenMP
Score-P	9,04%	22,96%
Filterliste	6,73%	20,56%
Plugin	2,63%	955,00%





Ergebnisse – Trace – *LULESH* seriell

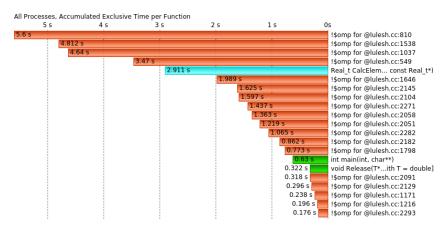


Abbildung: Akkumulierte Laufzeiten der Funktionen des *LULESH*-Benchmarks bei vollständiger Instrumentierung.





Ergebnisse – Trace – *LULESH* seriell

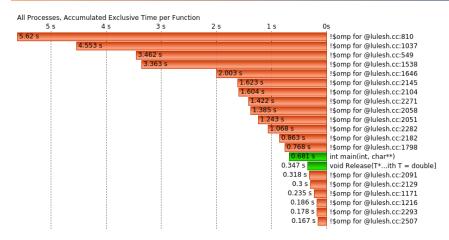


Abbildung: Akkumulierte Laufzeiten der Funktionen des *LULESH*-Benchmarks unter Nutzung des Plugins.

 \rightarrow Reduktion der Datenmenge von ca. 646 MB auf ca. 67 MB





Ergebnisse – Trace – LULESH seriell

All Processes, Number of Invocations per Function

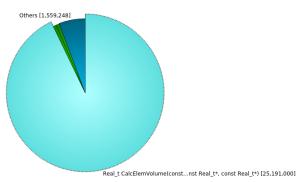


Abbildung: Aufrufanzahl der Funktionen des LULESH-Benchmarks.





Gliederung

- 1. Einleitung
- 2. Technischer Hintergrund & Implementierung
- 3. Ergebnisse
- 4. Diskussion
- 5. Fazit & Ausblic





Diskussion – Speicherzugriffe und Synchronisierung

- Synchronisierung zwischen Threads benötigt viele Speicherzugriffe
- Deutlich in den Ergebnissen sichtbar
- Untersuchung mit *perf* bestätigt dies
 - ca. 600 Mio. zu 1450 Mio. LLC-loads
 - ca. 250 Mio. zu 750 Mio. LLC-stores

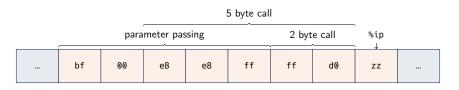
Tabelle: Lesende Zugriffe auf den last level cache (LLC-loads).

Anteil	Herkunft	Symbol
10,34%	libdynamic_filtering_plugin.so	on_team_end
5,80%	lulesh2.0	IntegrateStressForElems
5,09%	lulesh2.0	EvalEOSForElems
4,09%	lulesh2.0	CalcFBHourglass…
3,92%	lulesh2.0	metric_perf_open
:	:	:
•	· ·	·





Diskussion – Funktionsaufrufe



memory addresses ascending

Abbildung: Verdeutlichung des Problems der variablen Sprungbefehlslänge.

- CISC-Befehlssätze haben variable Befehlslänge
- Befehlslänge nur aus Kontext bestimmbar
- Kontext beim Lesen in umgekehrter Reihenfolge nicht vorhanden





Diskussion

Weitere Herausforderungen:

- Mehrere Rücksprünge aus einer Funktion
 - Werden vom genutzten Algorithmus nicht gefunden
 - Führen zu invalidem Zustand in Score-P
 - \rightarrow Messung wird abgebrochen
- Weitere Instrumentierungsarten
 - Bibliotheksinstrumentierung
 - Nutzerinstrumentierung
 - o ..





Gliederung

- 1. Einleitung
- 2. Technischer Hintergrund & Implementierung
- 3. Ergebnisse
- 4. Diskussion
- 5. Fazit & Ausblick





Fazit & Ausblick

Bisherige Ergebnisse zeigen Potential des Ansatzes:

- Prinzipiell gute Filterwirkung
- Kein händisches Erstellen der Filterliste notwendig
- Rudimentäre Informationen bleiben trotz Filtern erhalten
- Auch komplexere Metriken möglich

Dennoch notwendige Verbesserungen:

- Unterstützung verschiedener Instrumentierungsarten
- Erkennen aller Aufruftypen
- Erkennen aller Rücksprünge
- Reduktion des Overheads
- → Integration der Funktionalität in Score-P möglich





Genutzte Software

- Plugin: https://qithub.com/Ferruck/scorep substrates dynamic filtering
- Score-P: http://www.vi-hps.org/projects/score-p/
- NAS Parallel Benchmarks: http://www.nas.nasa.gov/publications/npb.html
- LULESH: https://codesign.llnl.gov/lulesh.php
- uthash: https://troydhanson.github.io/uthash/
- Vampir: https://www.vampir.eu/

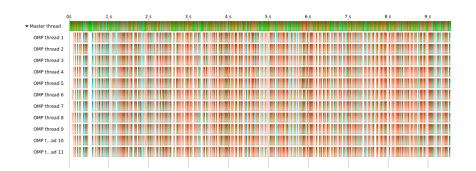




Anhang



Trace – *LULESH* parallel







Trace - LULESH parallel

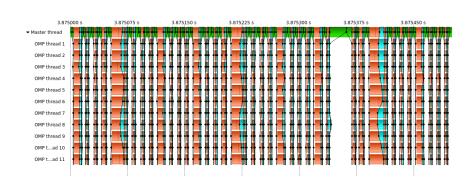


 \rightarrow Reduktion der Datenmenge von ca. 1,2 GB auf ca. 590 MB





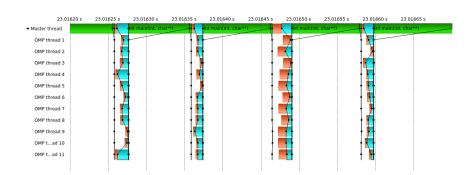
Trace – *LULESH* parallel







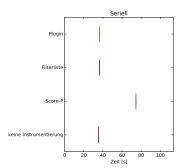
Trace – *LULESH* parallel

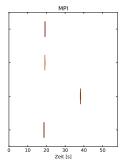


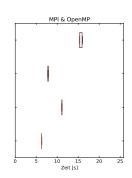




Ausführungszeiten – NPB bt-mz A GCC





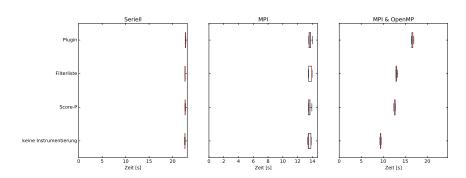


	Seriell	MPI	MPI & OpenMP
Score-P	109,84%	103,85%	76,39%
Filterliste	2,85%	2,35%	23,93%
Plugin	3,21%	2,73%	144,37%





Ausführungszeiten – NPB sp-mz A GCC

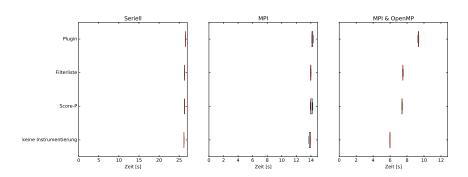


	Seriell	MPI	MPI & OpenMP
Score-P	0,31%	0,22%	34,15%
Filterliste	0,22%	2,81%	38,87 %
Plugin	0,71%	1,11%	78,05%





Ausführungszeiten – NPB lu-mz A GCC



	Seriell	MPI	MPI & OpenMP
Score-P	0,31%	0,22%	34,15%
Filterliste	0,22%	2,81%	38,87%
Plugin	0,71%	1,11%	78,05%





Filterlisten – NPB bt-mz





Filterlisten – NPB sp-mz

- SCOREP_REGION_NAMES_BEGIN
- EXCLUDE exact_solution
- 3 SCOREP_REGION_NAMES_END





Filterlisten – LULESH

- SCOREP_REGION_NAMES_BEGIN
- EXCLUDE Real_t CalcElemVolume(const Real_t*, const Real_t*, const Real_t*)
- 3 SCOREP_REGION_NAMES_END



