

Zentrum für Informationsdienste und Hochleistungsrechnen

Julia High Performance Programmiersprache für High Performance Computing?

Proseminar - Paul Gottschaldt

Zellescher Weg 12 Willers-Bau xxxx Tel. +49 351 - 463 – xxxxx Nöthnitzer Straße 46 Raum xxx Tel. +49 351 - 463 – xxxxx

Vorname Name (vorname.name@tu-dresden.de)



Julia – High Performance Programmiersprache?

"Forscher können sich nun auf die Lösung ihrer Probleme fokussieren und müssen sich nicht mehr mit dem Programmieren herumschlagen."

- Viral Shah, CEO von Julia Computing

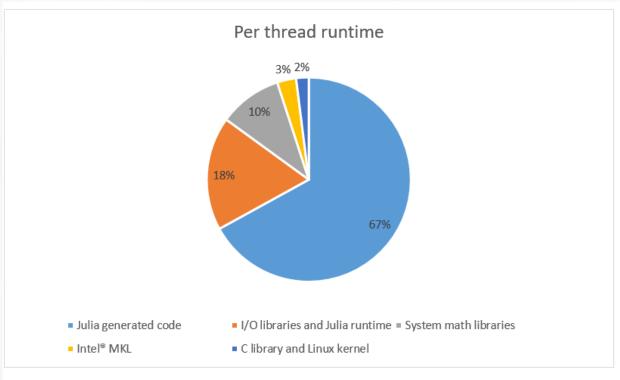


Figure 4: Per-thread runtime performance breakdown

https://www.nextplatform.com/2017/11/28/julia-language-delivers-petascale-hpc-performance





Julia High Performance - Gliederung

- 1. Grundlagen zu Julia
- 2. Parallele Programmierung in Julia
- 3. Bewertung der Performanz von Julia
- 4. Resümee





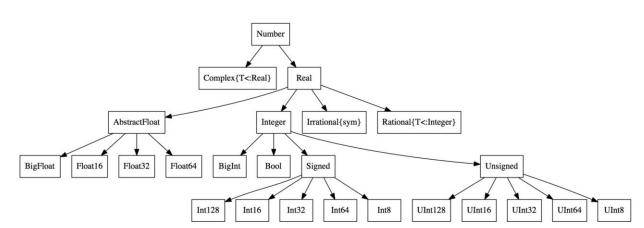
- Junge flexible h\u00f6here Programmiersprache
- Ansporn: Hohe Produktivität von Python mit C-Performanz kombinieren
- Syntax stark an MATLAB und Python orientiert
- Dynamisch aber stark typisiert
- Funktional, objektorientiert und imperativ
- Fast komplett in Julia geschrieben
- Packetmanager der an Git anlehnt





- Daten eines Objekts explizit von dessen Methoden getrennt
- Abstrakte und konkrete Datentypen bilden Typenbaum
- Funktionen generische Objekte und Methoden einzelne Implementierungen dieser für bestimmte Argumenttypen
 - meth(obj::Object,arg::Number) statt obj.meth(Number arg)

Vererbung bei der je nach Eingabetypen einer Funktion Verhalten weiterreicht, Struktur aber ignoriert



https://en.wikibooks.org/wiki/Introducing Julia/Types#/media/File:Type-hierarchy-for-julia-numbers.png





- Metaprogrammierung an Lisp angelehntes Feature
- Eigener Code als Datenstruktur in sich selbst repräsentiert
- Manipulierbar -> ermöglicht Code transformieren und generieren
- @Macros Funktionen, welche Ausdrücke als Argumente nehmen, diese manipulieren und Ausdruck zurück geben
- Werden ausgeführt, wenn der Code übersetzt wird





- vierstufiger Compilierungsprozess
 - Code_lowered, code_typed, Code_llvm und Code_native
- Zur Laufzeit nativer Maschinencode mittels LLVM JIT Compiler
- Maschinencode wird zwischengespeichert und erneut ausgeführt bei Aufruf der Funktion mit gleichen Argumenttypen
- Funktionen ccall() und pycall() lassen Code direkt in Julia einbinden
 - Werden dank LLVM zu gleichen Maschinencode wie normalerweise compiliert





- Eigene Implementierung einer Nachrichtenübertragung zur Kommunikation zwischen Prozessoren
- Jeder Prozessor eindeutige Kennzeichnung
- Master-Worker-Prinzip
- Weitere Prozessoren einbindbar
 - entweder beim Starten via julia -p n
 - Oder mit der Funktion addprocs(n), wobei Remoteprozessoren via SSH Verbunden sein müssen
- Workers() und nworkers() geben derzeitige Anzahl an eingebundenen Arbeiterprozessoren an
- Rmprocs(id) entfernt bestimmten Prozessor





- Zwei primitive Objekte (Remote-Referenz und Remote-Aufruf)
- Remote-Referenz:
 - Instanz
 - Kann von jedem Prozessor aus genutzt werden
 - Zeigt auf gespeichertes Objekt auf einem bestimmten Prozessor
 - Zwei Ausprägungen von Remote-Referenzen (Future und RemoteChannel)
- Remote-Aufruf
 - Antrag, bestimmte Funktion mit bestimmten Argumenten auf Prozessor x auszuführen
 - Rückgabewert eines Aufrufs, der sofort zurückgegeben wird und später via fetch() geholt werden kann
 - remotecall(f,id,args...) oder remotecall_fetch(f,id,args..) direkter
 Remoteaufruf



- Bietet auch zwei Macros für Remote-Aufruf
- @Spawnat(pid,expr)
- @spawn(expr)
 - Sucht selbstständig nach freiem Prozessor für Ausdruck expr
 - Verhält sich dabei intelligent (versucht Datentransport zu vermeiden)
- Funktionen und Pakete müssen allen Prozessoren bei Remote-Aufruf bekannt sein
- Globale Variablen nicht synchronisiert
- Lokale Variablen direkt auf rechnenden Prozessor definieren





- Zwei Möglichkeiten um Programme schnell und einfach zu parallelisieren
- @parallel
 - Parallele For–Schleife
 - Besonders gut für Probleme mit vielen unabhängigen Iterationen aber kleinen Aufgaben in diesen
 - Auch Reduktionsfunktion (tensor-rank-reducing)
 - nheads = @parallel (+) for i = 1:M; Int(rand(Bool)); end
- Pmap()
 - Besonders gut für große Funktionen, die einzeln auf Elemente einer Menge angewandt werden müssen
 - pmap(i-> log(i), 1:M, batch_size)





- Shared Arrays
 - Jeder teilnehmende Prozess besitzt eigenen Zugang zu gesamten Feld
 - Für gemeinsames Rechnen geeignet (Kommunikationsaufwand verringt)
 - Sdata() -> gibt Array zurück
- Distributed Array
 - Jeder teilnehmende Prozess besitzt lokalen Zugang zu eigenem Teil (chunk) des gesamten Arrays
 - Besonders Geeignet für sehr große Felder, welche zu groß für einen Prozessor sind
 - Convert() oder localpart() -> gibt Array bzw den lokalen Teil als Array zurück
- Beide nutzen gemeinsam genutzten Speicher im System um gleiches Array über viele Prozessoren hinweg zu verlinken





- Nutzbarkeit einer Sprache hängt von ihren Hilfswerkzeugen ab
- BenchmarkTools
 - Paket, das umfangreiche Funktionen bietet um Laufzeit, Allokationen,
 Speicher im best/worst oder mittelwert
- Julias hauseigene Macros um erzeugten Code zu inspizieren in den jeweiligen Stufen des Compilers
 - @code_native, @code_typed, @code_llvm
 - @code_warntype hebt ungenaue Typspezifikationen farblich hervor, da diese für den Compiler deutlichen Zeitverlust bedeuten
- Profiling
 - Werkzeug, das ermittelt wieviel Zeit pro Zeile benötigt worden ist
- Linter
 - Hinweise für einfachere oder performantere Implementierungen





Julia High Performance – Bewertung der Performanz

Performanz ist ganz toll!





Julia High Performance – Resümee

Performanz ist ganz toll!

Pro	Contra



