OpenTuner: An Extensible Framework for Program Autotuning Hauptseminar Wintersemester 2016/2017

OpenTuner: An Extensible Framework for Program Autotuning

Hauptseminar Wintersemester 2016/2017

Matthias Tietz

10.02.2017



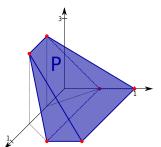
OpenTuner: An Extensible Framework for Program Autotuning Hauptseminar Wintersemester 2016/2017

Gliederung

- 1. Einleitung
- 2. OpenTuner Framework
- 3. Konkrete Anwendungen der Entwickler
- 4. Anwendungsbeispiele
- 5. Zusammenfassung
- 6. Quellen

1. Einleitung

- Suchraum: Menge von Parametern die durchsucht werden soll
- geeignete Suchverfahren abhängig von der Beschaffenheit dieser Menge
- komplexe Struktur und Größe des Suchraums macht Handoptimierung oder vollständige Suche unmöglich (bzw. extrem ineffizient)
 - → Nadel im Heuhaufen



Ziele: Automatisierter und einfacher Optimierungsprozess. Bessere und portierbare Performance von domänenspezifischen Programmen.

Die Herausforderungen bei der Entwicklung eins Autotuning-Frameworks:

- ▶ 1. Eine passende Konfigurations-Repräsentation
 - Darstellung der domänenspezif. Datenstrukturen und Bedingungen
 - Qualität der Repräsentation entscheidend für Effizienz des Autotuners
- 2. Größe des gültigen Konfigurations-Raumes
 - ► Kürzen des Konfigurations-Raumes → Verlieren guter Lösungen (bei bisherigen Autotunern gängige Praxis, da vollständige Suche)
 - lacktriangledown rießige Konfigurationsräume möglich ightarrow intelligente Suchtechniken notwendig
- 3. Beschaffenheit des Konfigurations-Raumes
 - Suchräume in der Praxis meist sehr komplex
 - ▶ domänenspezif. Suchtechniken notwendig um optimale Lösung effizient zu ermitteln

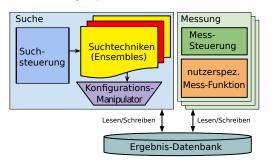
Eigenschaften von OpenTuner:

- Erstellen domänenspezifischer und multi-objective Programm-Autotuner
- vollständig anpassbare Konfigurations-Repräsentation
- erweiterbare Repräsentation für Suchtechniken und Datentypen
- Kombination mehrerer Suchtechniken (Ensembles), dynamische Zuweisung der Testanteile für die jeweiligen Suchtechniken
- einfache Schnittstelle zur Kommunikation mit dem zu optimierenden Programm



2. OpenTuner Framework

- ► Autotuning-Problem → Suchproblem
- Suchraum: Menge der Konfigurationen (Belegung von Parametern)
- ▶ Messung: 1 konkrete Konfig. wird gemessen: Ausführung \rightarrow Ergebnis
- Möglichkeit mehrere Messungen parallel auszuführen





Verwendung

- ▶ 1. Suchraum definieren (Konfig.-Manipulator)
- ightharpoonup 2. run()-Methode definieren: Auswerten der Konfig. im Suchraum ightarrow Ergebnis
- 3. Festlegen des Optimierungsziels
- Umsetzung mittels kleinem Python-Programm (OpenTuner API), Framework ist ausschließlich in Python geschrieben

Suchtechniken

- OpenTuner stellt Suchtechniken für viele Suchraum-Typen bereit
- Ausführen mehrerer Suchtechniken gleichzeitig (Ensembles)
- dynamische Testzuweisung anhand Erfolges dieser Techniken
- erweiterbar: benutzerdefinierte Suchtechniken



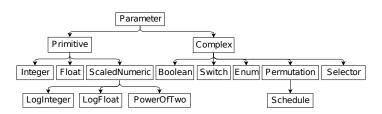
Konfigurations-Manipulator

- Abstraktionsschicht zwischen Suchtechnik und roher Konfigurations-Struktur
- Liste der Parameter/Datenstruktur ist dynamisch erweiterbar

Parameter-Typen

- jeder Parametertyp ist verantwortlich für Schnittstelle zwischen roher Parameterrepräsentation und stand. Ansicht dieses Parameters für die Suchtechnik
- ► Parameterrepräsentation und Abstraktion erweiterbar/konfigurierbar





Primitive Parameter

- numerische Werte mit Unter-/Obergrenze
- ► Float und LogFloat (-Int) gleiche Repräsentation in der Konfiguration, aber untersch. Ansicht des zugrundeliegenden Wertes für die Suchtechnik (skaliert)
- Grund: ohne Logskal. würde Effekt der Wertänderung mit steigender Parametergröße sinken





Komplexe Parameter

- **haben variables Set an Manipulatoren** \rightarrow stochastische Parameter-Änderungen
- einfach domänenspezif. Strukturen zum Suchraum hinzuzufügen
- ▶ Boolean, Switch und Enum bewusst als komplex. Parameter, Darstellung als ungeordnete Sammlung → es existiert kein Gradient (wie bei prim. Parm.)
- Permutation: Liste von Werte inkl. Manipulatoren zur randomisierten Änderung der Reihenfolge
- Schedule ist Sonderfall von Permutation: topolog. Sortierung nach jeder Änderung
- ► Selector



Parameter-Interaktion

➤ Zusätzlich existieren erweiterbare Methoden für die Suchtechniken um zwischen mehreren Parametern zu interagieren. (z.B. Differenz-Funktion)

Optimierungsziele

- OpenTuner unterstützt mehrere Ziele, standardmäßig wird nach der Zeit optimiert
- ▶ Genauigkeit, Energie, Größe oder ein nutzerdef. Ziel
- ► Es können auch mehrere Ziele zugleich verfolgt werden, bspw. Genauigkeit einhalten, gleichzeitig Zeit minimieren



3. Existierende Anwendungen der Entwickler

Vorstellen eines Beispiels aus einer bestimmten Kategorie

a) GCC/G++ Flags

- klassische Parameter-Optimierung
- unterstützte Flags: g++ --help=optimizers
- Parameter inkl. zulässiger Wertebereiche: params.def (gcc source code)
- Implementierung des Autotuners:
 - ▶ 1. Erstellen des configuration manipulator: Set der Parameter (Suchraum) Optimierungslevel, GXX-Flags/-Parameter
 - 2. Erstellen der run-Funktion
 - 3. Festlegen des Optimierungsziels



```
import opentuner
from opentuner import ConfigurationManipulator
from opentuner import EnumParameter
from opentuner import IntegerParameter
from opentuner import MeasurementInterface
                                                             6
from opentuner import Result
                                                             8
GCC FLAGS = [
  'align-functions', 'align-jumps', 'align-labels',
                                                             10
  'branch-count-reg', 'branch-probabilities',
 # ... (176 total)
                                                             13
                                                             14
# (name, min, max)
GCC_PARAMS = [
                                                             15
                                                             16
  ('early-inlining-insns', 0, 1000),
  ('gcse-cost-distance-ratio', 0, 100),
 # ... (145 total)
```



	20
<pre>class GccFlagsTuner(MeasurementInterface):</pre>	21
	22
<pre>def manipulator(self):</pre>	23
11 11 11	24
Define the search space by creating a	25
ConfigurationManipulator	26
11.11.11	27
<pre>manipulator = ConfigurationManipulator()</pre>	28
manipulator.add_parameter(29
<pre>IntegerParameter('opt_level', 0, 3))</pre>	30
for flag in GCC_FLAGS:	31
manipulator.add_parameter(32
EnumParameter(flag,	33
['on', 'off', 'default']))	34
for param, min, max in GCC_PARAMS:	35
manipulator.add_parameter(36
<pre>IntegerParameter(param, min, max))</pre>	37
return manipulator	38



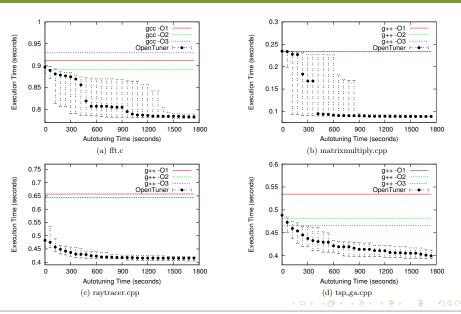
```
def run(self, desired_result, input, limit):
                                                            40
                                                            41
                                                            42
   Compile and run a given configuration then
                                                            43
   return performance
                                                            44
   cfg = desired_result.configuration.data
                                                            45
   gcc_cmd = 'g++ raytracer.cpp -o ./tmp.bin'
                                                            46
   gcc_cmd += ', -0{0}'.format(cfg['opt_level'])
                                                            47
   for flag in GCC_FLAGS:
                                                            48
                                                            49
     if cfg[flag] == 'on':
       gcc_cmd += ' -f{0}'.format(flag)
                                                            50
                                                            51
     elif cfg[flag] == 'off':
                                                            52
       gcc_cmd += ' -fno-{0}'.format(flag)
   for param, min, max in GCC_PARAMS:
     gcc_cmd += ' --param {0}={1}'.format(
       param, cfg[param])
                                                            56
   compile_result = self.call_program(gcc_cmd)
                                                            58
   assert compile_result['returncode'] == 0
   run_result = self.call_program('./tmp.bin')
                                                            59
   assert run_result['returncode'] == 0
   return Result(time=run result['time'])
                                                            61
                                                            62
if __name__ == '__main__':
 argparser = opentuner.default_argparser()
                                                            64
                                                            65
 GccFlagsTuner.main(argparser.parse_args())
```



- ▶ die Methode run implementiert die Messfunktion der Konfigurationen
- ► Konfiguration: spez. GXX-Befehlszeile (Opt, Flags, Params)
- ► Ausführen der Befehlszeile → Executable erstellen
- call_program : Ausführen und Messen des Programms
- Ergebnis wird erstellt und in Datenbank geschrieben (record type abhängig von Optimierungsziel)
- vergleichbare Anwendung: Halide, PetaBricks, Stencil





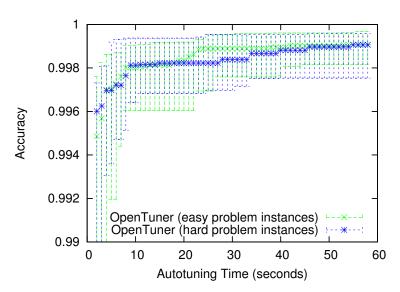




b) Unitary Matrices

- Synthetisierung von Matrizen in optimaler Zeit
- bisher traditioneller Autotuner zur Programmoptimierung
- hier Suche als Subroutine zur Laufzeit
- das Problem hat fixes Set von Operatoren (Controls), repräsentiert als Matrizen
- Ziel: Finden einer Sequenz von Operatoren, sodass Matrixmultiplikation die Zielmatrix ergibt
- Zielfunktion: Abstand (Genauigkeitswert) des Produktes der aktuellen Sequenz zum Ziel (trace fidelity)







c) Super Mario

Abschließen des ersten Levels durch Sequenz von Button-Eingaben





► abc abc abc



abc abc abc