

Universität Augsburg  
Fakultät für Angewandte Informatik

**Modellbasierte Testautomatisierung eines  
verteilten, adaptiven Load-Balancing-Systems**

**Masterarbeit**

**im Studiengang Informatik**

**zur Erlangung des akademischen Grades**

**Master of Science**

**von**

**Gerald Siegert**

**Mat.-Nr.:** 1450117

**Datum:** 26. Juni 2018

**Betreuer:** M.Sc. Benedikt Eberhardinger

**1. Prüfer:** Prof. Dr. X

**2. Prüfer:** Prof. Dr. Y

# Zusammenfassung

# Abstract

# Inhaltsverzeichnis

<b>Zusammenfassung</b>	<b>I</b>
<b>Abstract</b>	<b>II</b>
<b>Verzeichnisse</b>	<b>V</b>
Abbildungen . . . . .	V
Listings . . . . .	V
Tabellen . . . . .	VI
Abkürzungen . . . . .	VI
<b>1. Einleitung</b>	<b>1</b>
<b>2. Grundlagen und Stand der Technik</b>	<b>2</b>
2.1. Safety Sharp . . . . .	2
2.2. Apache Hadoop . . . . .	4
2.3. Adaptive Komponente in Hadoop . . . . .	6
2.3.1. MARP-Werte . . . . .	7
2.3.2. Analyse der Selfbalancing-Komponente . . . . .	7
2.4. Plattform Hadoop-Benchmark . . . . .	9
<b>3. Aufbau der Fallstudie</b>	<b>11</b>
3.1. Funktionale Anforderungen an das Cluster . . . . .	11
3.2. Anforderungen an das Testsystem . . . . .	12
3.2.1. Behauptungen und Variablen . . . . .	12
3.2.2. Generierung der Testfälle . . . . .	13
3.2.3. Organisation und Ausgabe der Daten . . . . .	14
<b>4. Aufbau des Testmodells</b>	<b>16</b>
4.1. Grundlegende Architektur des Modells . . . . .	16
4.2. YARN-Modell . . . . .	17
4.2.1. Modellierte YARN-Komponenten . . . . .	17
4.2.2. Implementierung der Komponentenfehler . . . . .	19
4.2.3. Fehlerüberprüfung . . . . .	20
4.3. SSH-Treiber . . . . .	22
4.3.1. Integration im Modell . . . . .	22
4.3.2. Implementierte Parser . . . . .	23
4.3.3. Implementierte Connectoren . . . . .	24
4.3.4. SSH-Verbindung . . . . .	25
4.4. Umsetzung des realen Clusters . . . . .	25
<b>5. Implementierung der Benchmarks</b>	<b>28</b>
5.1. Übersicht möglicher Anwendungen . . . . .	28
5.2. Auswahl der verwendeten Anwendungen . . . . .	30
5.3. Implementierung der Anwendungen im Modell . . . . .	32

<b>6. Implementierung und Ausführung der Tests</b>	<b>36</b>
6.1. Implementierung der Simulation . . . . .	36
6.1.1. Grundlegender Aufbau . . . . .	36
6.1.2. Initialisierung des Modells . . . . .	38
6.1.3. Ablauf eines Simulations-Schrittes . . . . .	41
6.1.4. Weitere mit der Simulation zusammenhängende Methoden . . .	46
6.2. Generierung der Mutanten . . . . .	47
6.3. Auswahl der Testkonfigurationen . . . . .	49
6.4. Implementierung der Tests . . . . .	51
<b>7. Evaluation der Ergebnisse</b>	<b>54</b>
7.1. Übersicht der ausgeführten Tests . . . . .	54
7.2. Statistische Kenndaten . . . . .	54
7.3. Erkenntnisse der Evaluation . . . . .	55
7.3.1. Betrachtung der <code>maximum-am-resource-percent</code> (MARP)-Werte	55
7.3.2. Erkennung der Mutanten . . . . .	56
7.3.3. Aktivierung und Deaktivierung der Komponentenfehler . . . . .	56
7.3.4. Nicht erfolgreich abgeschlossene Anwendungen . . . . .	56
7.3.5. Rekonfiguration nicht möglich . . . . .	56
7.3.6. Nicht erkannte oder gespeicherte ApplicationMaster (AppMstr)- Nodes . . . . .	56
7.3.7. Nicht erkannte, injizierte bzw. reparierte Komponentenfehler . .	56
7.3.8. Nicht gestartete Anwendungen . . . . .	56
<b>8. Reflexion und Ausblick</b>	<b>57</b>
<b>Literatur</b>	<b>58</b>
<b>A. Kommandozeilen-Befehle von Hadoop</b>	<b>61</b>
<b>B. REST-API von Hadoop</b>	<b>64</b>
<b>C. Ausgabeformat des Programmlogs</b>	<b>66</b>
<b>D. Übersicht ausgeführter Testkonfigurationen</b>	<b>70</b>

# Verzeichnisse

## Abbildungen

2.1. Architektur von YARN . . . . .	5
2.2. Architektur des HDFS . . . . .	6
2.3. LoJP und LoJT in Hadoop . . . . .	8
2.4. High-Level-Architektur von Hadoop-Benchmark . . . . .	10
4.1. Grundlegende Architektur des Gesamtmodells . . . . .	16
4.2. Aufbau des YARN-Modells . . . . .	18
4.3. In der Fallstudie verwendetes Cluster-Setup . . . . .	26

## Listings

2.1. Grundlegender Aufbau einer S#-Komponente . . . . .	2
4.1. Injizierung eines Komponentenfehlers . . . . .	21
4.2. Definition der Constraints in YarnApp . . . . .	22
5.1. Definition und Start einer Anwendung . . . . .	34
5.2. Normalisierung und Auswahl der nachfolgenden Anwendung . . . . .	35
6.1. Simulation in dieser Fallstudie . . . . .	36
6.2. Initialisierung des Modells für die Simulation . . . . .	38
6.3. Ermitteln der Komponentenfehler mit dem NodeFaultAttribute . . . . .	40
6.4. Berechnung der Aktivierung von Komponentenfehlern . . . . .	42
6.5. Auswahl und Start des nachfolgenden Benchmarks . . . . .	42
6.6. Monitoring der Anwendungen . . . . .	43
6.7. Prüfung nach der Möglichkeit weiterer Rekonfigurationen . . . . .	45
6.8. Simulation der auszuführenden Benchmarks . . . . .	47
6.9. Zur Definition einer Testkonfiguration relevante Felder . . . . .	49
6.10. Ermittlung der für die Testkonfigurationen genutzten Basisseeds . . . . .	49
6.11. Methode zur Ausführung der Testfälle . . . . .	51
6.12. Implementierung der Testkonfigurationen . . . . .	52
6.13. Bestimmung des Dateinamens zur Umbenennung der Logdateien . . . . .	53
A.1. CMD-Ausgabe der Anwendungsliste . . . . .	61
A.2. CMD-Ausgabe des Reports einer Anwendung . . . . .	61
A.3. Starten einer Anwendung in Hadoop-Benchmark . . . . .	62
A.4. Vorzeitiges Beenden einer Anwendung . . . . .	63
B.1. REST--Ausgabe aller Anwendungen vom RM . . . . .	64
B.2. REST-Ausgabe aller Ausführungen einer Anwendung vom TLS . . . . .	65
C.1. Ausgaben einer Simulation im Programmlog . . . . .	66

## Tabellen

5.1. Verwendete Markov-Kette für die Anwendungs-Übergänge in Tabellenform.	32
7.1. Finale MARP-Werte der Testkonfigurationen ohne Mutanten . . . . .	56
D.1. Übersicht der ausgeführten Testkonfigurationen . . . . .	71

## Abkürzungen

In dieser Masterarbeit wurden folgende Abkürzungen und Akronyme verwendet:

<b>AM</b>	ApplicationManager
<b>AppMstr</b>	ApplicationMaster
<b>DCCA</b>	Deductive Cause-Consequence Analysis
<b>HDFS</b>	Hadoop Distributed File System
<b>MARP</b>	maximum-am-resource-percent
<b>MC</b>	Model Checking
<b>MC</b>	Model Checker
<b>MR</b>	MapReduce
<b>NM</b>	NodeManager
<b>RM</b>	ResourceManager
<b>S#</b>	Safety Sharp
<b>SuT</b>	System under Test
<b>SWIM</b>	Statistical Workload Injector for Mapreduce
<b>TLS</b>	Timeline-Server
<b>YARN</b>	Yet Another Resource Negotiator

Für die genutzten Benchmarks (vgl. Kapitel 5):

<b>dfw</b>	TestDFSIO -write
<b>rtw</b>	randomtextwriter
<b>tg</b>	teragen
<b>dfr</b>	TestDFSIO -read
<b>wc</b>	wordcount
<b>rw</b>	randomwriter

---

<b>so</b>	sort
<b>tsr</b>	terasort
<b>pi</b>	pi
<b>pt</b>	pentomino
<b>tms</b>	testmapredsort
<b>tv1</b>	teravalidate
<b>sl</b>	sleep
<b>fl</b>	fail



# 1. Einleitung

Im Bereich der Softwaretests wird heutzutage sehr viel mit automatisierten Testverfahren gearbeitet. Dies ist insofern logisch, als dass diese Testautomatisierung einerseits Aufwand und damit andererseits direkt Kosten einer Software einspart. Daher gibt es vor allem im Bereich der Komponententests zahlreiche Frameworks, mit denen Tests einfach und automatisiert erstellt bzw. ausgeführt werden können. Ein Beispiel für ein solches Testframework wäre das *xUnit*-Framework, zu dem u. A. JUnit<sup>1</sup> für Java und NUnit<sup>2</sup> für .NET zählen. Dabei werden zunächst einzelne Testfälle erstellt und können im Anschluss mit der jeweils aktuellen Codebasis jederzeit ausgeführt werden. Automatisierte Tests können auch dazu genutzt werden, um einen einzelnen Test mit verschiedenen Eingaben durchzuführen. Dadurch können verschiedene Eingabeklassen (wie negative oder positive Ganzzahlen) mit sehr geringem Aufwand in einem Test genutzt werden und somit verschiedene Testfälle direkt ausgeführt werden, wodurch eine massive Kosteneinsparung einhergeht [1].

Es gibt aber nicht nur Frameworks für Komponententests, sondern auch für modellbasierte Testverfahren wie z. B. dem Model Checking (MC). Beim MC wird ein Modell mithilfe eines entsprechenden Frameworks automatisiert auf seine Spezifikation getestet und geprüft, unter welchen Umständen diese verletzt wird [2, 3].

In dieser Masterarbeit soll daher nun ein verteiltes, adaptives Load-Balancing-System getestet werden. Hauptziel ist es, zu ermitteln, wie ein modellbasierter Testansatz auf ein komplexes Beispiel übertragen werden kann. Dafür wird zunächst ein reales System als vereinfachtes Modell nachgebildet und anschließend mithilfe eines MC getestet. Es soll dabei auch ermittelt werden, wie ein reales System in das Modell eingebunden werden kann und wie bei Problemen mit asynchronen Prozessen innerhalb des verteilten Systems umgegangen werden muss.

vielleicht Testing MapReduce-Based Systems einbringen?

---

<sup>1</sup><https://junit.org>

<sup>2</sup><https://nunit.org/>

## 2. Grundlagen und Stand der Technik

### 2.1. Safety Sharp

Testen unter SS allgemein genauer erklären

**Safety Sharp (S#)** ist ein am Institute for Software & Systems Engineering der Universität Augsburg entwickeltes Framework zum Testen und Verifizieren von Systemen und Modellen. Da es in C# entwickelt wurde und C# auch zum Entwickeln von Modellen und dazugehörigen Testszenarien genutzt wird, können zahlreiche Features des .NET-Frameworks bzw. der Sprache C# im Speziellen genutzt werden. S# vereint dabei die Simulation, die Visualisierung, modellbasierte Tests sowie die Verifizierung der Modelle durch einen Model Checker (MC) [3, 4]. Dadurch können alle Schritte einer vollständigen Analyse inkl. Modellierung direkt im Visual Studio ausgeführt werden und somit auch alle Features der IDE und .NET, wie z. B. die Debugging-Werkzeuge, genutzt werden. Um entsprechende Analysen zu gewährleisten, hat das Framework jedoch auch einige Einschränkungen, wodurch z. B. Schleifen und Rekursionen nur eingeschränkt bzw. nicht möglich sind. Eine der größten Einschränkungen ist allerdings, dass während der Laufzeit keine neuen Objektinstanzen innerhalb des zu testenden Modells erzeugt werden können, sodass alle benötigten Instanzen bereits während der Initialisierung des Modells erzeugt werden müssen [3].

Um nun ein System testen zu können, muss dieses zunächst mithilfe von C#-Klassen und -Instanzen modelliert werden. Die dafür verwendeten Modelle sind meist stark vereinfacht und bilden nur die wesentlichen Aspekte der realen Systeme ab. Für einen korrekten Test ist es jedoch wichtig, dass das Modell des Systems vergleichbar mit dem echten System ist.

Folgendes Beispiel zeigt den typischen, grundlegenden Aufbau einer S#-Komponente:

```
1 public class YarnNode : Component
2 {
3     // fault definition, also possible: new PermanentFault()
4     public readonly Fault NodeConnectionError = new TransientFault();
5
6     // interaction logic (Fields, Properties, Methods...)
7
8     // fault effect
9     [FaultEffect(Fault = nameof(NodeConnectionError))]
10    internal class NodeConnectionErrorEffect : YarnNode
11    {
12        // fault effect logic
13    }
```

14 }

## Listing 2.1: Grundlegender Aufbau einer S#-Komponente

Jede Komponente des Modells muss von `Component` erben, um als S#-Komponente definiert zu sein. Jede Komponente kann nun temporäre (`TransientFault`) oder dauerhafte (`PermanentFault`) Komponentenfehler enthalten, welche zunächst innerhalb der Komponente als Felder definiert werden. Der Effekt eines Komponentenfehlers wird anschließend in der entsprechenden Effekt-Klasse definiert, welche von der Hauptklasse (hier `YarnNode`) erbt und mithilfe des Attributs `FaultEffectAttribute` dem dazugehörigen Komponentenfehler zugeordnet wird [4].

Um die Modelle zu testen, kommen in S# verschiedene Werkzeuge zum Einsatz. Eines davon ist eine reine Simulation, bei der das Framework nur einen Ausführungspfad ausführt und dabei keine Komponentenfehler aktiviert bzw. die Aktivierung *manuell* gesteuert werden kann. Ein weiterer Nutzen liegt in der Möglichkeit, im ausgeführten Ausführungspfad zeitliche Abläufe zu berücksichtigen, da hier das Modell Schritt für Schritt ausgeführt wird. Hierbei wird für jede im Modell genutzte Komponente pro Schritt einmal die jeweilige Methode `Update()` aufgerufen, in der die jeweiligen Komponenten ihre Aktivitäten durchführen [4].

Ein anderes wichtiges Werkzeug von S# ist die Deductive Cause-Consequence Analysis (DCCA), welche eine vollautomatische und MC-basierte Sicherheitsanalyse ermöglicht. Dabei wird selbstständig die Menge der aktivierten Komponentenfehler ermittelt, mit denen das Gesamtsystem nicht mehr rekonfiguriert werden kann und somit ausfällt. Je nach Konfiguration können dazu auch Heuristiken genutzt werden, welche die Analyse beschleunigen und genauer machen können [5]. Dabei werden die verschiedenen aktivierten Komponentenfehler während der Analyse in tolerierbare und nicht-tolerierbare Fehler unterschieden. Tolerierbare Komponentenfehler werden dazu genutzt, die Grenzen der Selbstkonfiguration des Systems zu ermitteln. Dabei wird für jeden Systemzustand nach einer Rekonfiguration durch die DCCA eine neue Fehlermenge ermittelt, mit der das System gerade noch lauffähig ist. Das Auftreten eines tolerierbaren Komponentenfehler ist also gleichbedeutend mit einem einfachen Fehler im System, welcher die gesamte Funktionsweise des Systems nicht massiv einschränkt und eine Rekonfiguration noch ermöglicht. Sobald jedoch ein Fehler auftritt, durch den eine Rekonfiguration des Systems nicht mehr möglich ist, wurde ein nicht-tolerierbarer Fehler gefunden, durch den das System nicht mehr funktionsfähig ist [3].

Das dritte Werkzeug zur Ausführung von Modellen in S# ist der MC selbst. Hierbei kann der in S# bereits enthaltene, oder alternativ *LTSmin*<sup>1</sup> genutzt werden [6]. Beim MC werden in einem *brute-force*-ähnlichem Verfahren alle möglichen Zustände und Ausführungspfade in einem Modell mit einer endlichen Anzahl an Zuständen getestet.

---

<sup>1</sup><http://ltsmin.utwente.nl/>

Dadurch wird es ermöglicht, verschiedene Eigenschaften eines System zu testen und Fehler (z. B. Deadlocks) zu erkennen [2].

## 2.2. Apache Hadoop

**Apache<sup>TM</sup>Hadoop<sup>®</sup><sup>2</sup>** ist ein Open-Source-Software-Projekt, welches die Verarbeitung von großen Datenmengen auf einem verteilten System ermöglicht. Hadoop wird von der *Apache Foundation* entwickelt und stellt und enthält verschiedene vollständig skalierbare Komponenten. Es ist daher möglich, ein Hadoop-Cluster auf nur einem einzelnen PC, aber auch verteilt auf zahlreichen Servern auszuführen. Hadoop ermöglicht es dadurch, sehr einfach Anwendungen auszuführen, um große Datenmengen zu verarbeiten. Die für das Cluster, und damit den Anwendungen, verfügbaren Ressourcen beschränken sich lediglich auf die Summe der verfügbaren Ressourcen aller Hosts, auf denen das Cluster ausgeführt wird.

Hadoop besteht aus folgenden Kernmodulen [7]:

### **Hadoop Common**

Gemeinsam genutzte Kernkomponenten

### **Hadoop YARN (Yet Another Resource Negotiator)**

Framework zur Verteilung und Ausführung von Anwendungen und das dazugehörige Ressourcen-Management

### **Hadoop Distributed File System**

Kurz HDFS, verteiltes Dateisystem

### **Hadoop MapReduce**

Kurz MR, Implementierung des MR-Ansatzes zum Verarbeiten von großen Datenmengen, nutzt YARN zur Ausführung der Anwendungen

Aufgrund seiner Verbreitung stellt Hadoop eine der wichtigsten Implementierungen des MR-Ansatzes dar [8]. Die Eingabe- und Ausgabedaten sind hierbei als *Key-Value*-Paare definiert, die mithilfe des MR-Frameworks verarbeitet werden. Hierbei werden zunächst die eingelesenen Eingabedaten in kleine und dadurch einfach zu verarbeitende Datenmengen aufgeteilt. Die geteilten Daten werden dann in mehreren, parallel ausgeführten Map-Tasks verarbeitet und zwischengespeichert. Die zwischengespeicherten Daten werden anschließend von einem oder mehreren Reduce-Tasks zusammengeführt und in die Ausgabedateien geschrieben. Das Framework ist hierbei sehr Fehlertolerant, da ein fehlerhafter Task jederzeit neu gestartet werden kann [9, 10]. Zur Speicherung der Ein-, Zwischen- und Ausgabedaten wird im Falle von Hadoop das HDFS genutzt [11].

---

<sup>2</sup><https://hadoop.apache.org/>

Für weitere Details zum MR-Framework sei auf [9] und [10] verwiesen, eine ausführliche Betrachtung des MR-Frameworks mit Vorteilen und Problemen lässt sich in [12] finden.

Da das MR-Framework bzw. seine Implementierung in Hadoop nicht perfekt ist und in der Praxis zum Teil auch zweckentfremdet wurde, wurde in [13] das **YARN**-Framework vorgestellt. Die Kernidee ist hierbei die Trennung von Ressourcenmanagement und Scheduling vom eigentlichen Programm. In diesem Kontext bildet der MR-Ansatz eine mögliche Anwendung, die mithilfe des YARN-Frameworks ausgeführt wird [13].

Ein Hadoop-Cluster mit dem YARN-Framework besteht aus zwei wesentlichen Komponenten, dem *Controller* mit Resource Manager (RM) und den angeschlossenen *Nodes*:

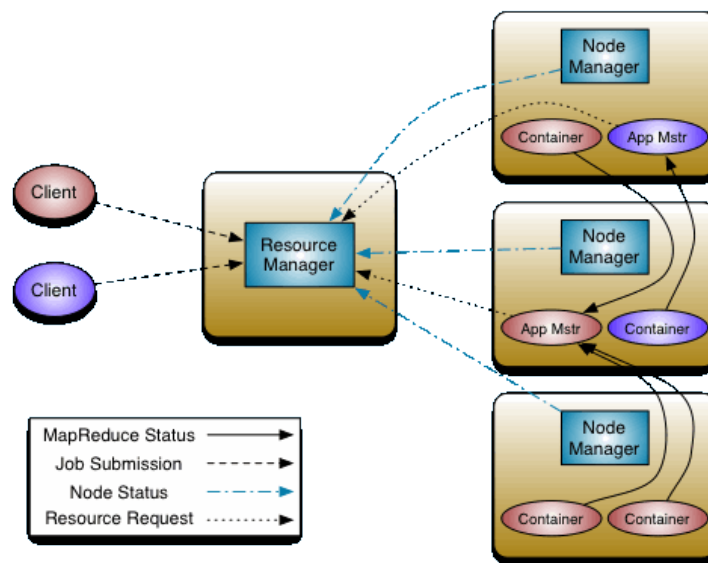


Abbildung 2.1.: Architektur von YARN (entnommen aus [14])

Der RM dient hierbei als *Load-Balancer* für das gesamte Cluster und besteht aus dem ApplicationManager (AM) und dem *Scheduler*, die eigentliche Ausführung der Anwendungen findet auf den Nodes statt. Der AM ist für die Annahme und Ausführung von einzelnen Anwendungen zuständig, denen der Scheduler die dafür notwendigen Ressourcen im Cluster zuteilt. Jeder Node besitzt einen NodeManager (NM), der für die Überwachung der Ressourcen auf dem jeweiligen Node sowie der auf dem Node ausgeführten Anwendungs-Container zuständig ist und diese Daten dem RM übermittelt.

Jede YARN-Anwendung bzw. Job besteht aus einer oder mehreren Ausführungsinstanzen, genannt *Attempts*. Jeder Attempt besitzt einen eigenen AppMstr, welcher das Monitoring der Anwendung und die Kommunikation mit dem RM und NM übernimmt und die dafür benötigten Informationen bereitstellt [14]. Die eigentliche Ausführung einer Anwendung findet in den bereits erwähnten *Containern* statt, die jeweils einem Attempt zugeordnet sind. Container können auf einem beliebigen Node ausgeführt werden und repräsentieren die Ausführung eines Tasks innerhalb der Anwendung.

Evtl. noch ein paar Infos zur Node-Erkennung und zeitlichen Abläufen

Ein weiterer Bestandteil von Hadoop bzw. YARN ist der Timeline-Server (TLS). Er ist speziell dafür entwickelt, die Metadaten und Logs der YARN-Anwendungen zu speichern und jederzeit, also als Anwendungshistorie, auszugeben [15].

Das **HDFS** basiert auf einer ähnlichen Architektur wie YARN und besitzt ebenfalls einen Controller und mehrere Nodes:

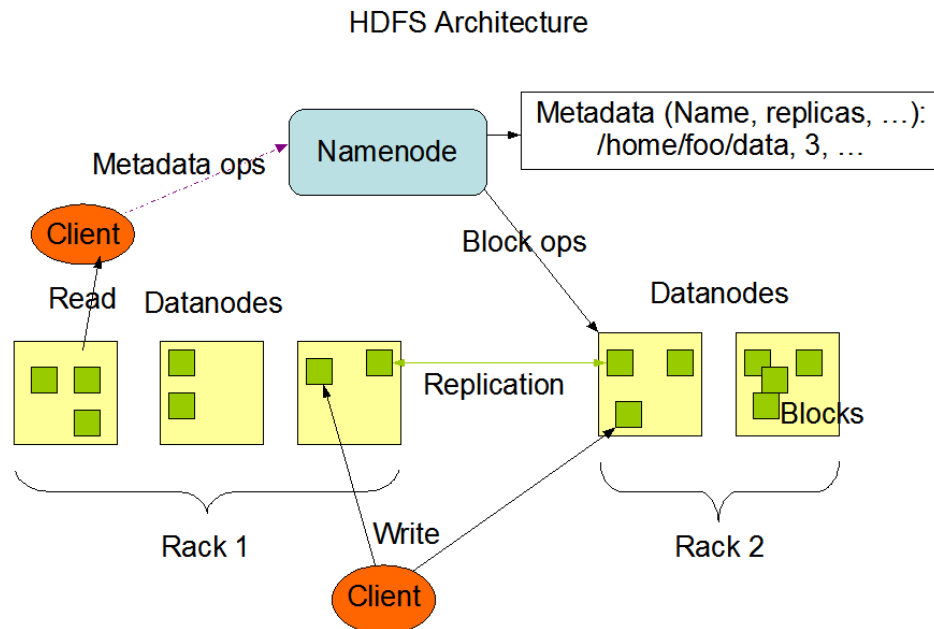


Abbildung 2.2.: Architektur des HDFS (entnommen aus [16])

Der *NameNode* dient als Controller für die Verwaltung des Dateisystems und reguliert den Zugriff auf die darauf gespeicherten Daten. Unterstützt wird der NameNode vom *Secondary NameNode*, der Teile der internen Datenverwaltung des HDFS durchführt [17]. Die Daten selbst werden in mehreren Blöcke aufgeteilt auf den *DataNodes* gespeichert. Um den Zugriff auf die Daten im Falle eines Node-Ausfalls zu gewährleisten, wird jeder Block auf anderen Nodes repliziert. Dateioperationen (wie Öffnen oder Schließen) werden direkt auf den DataNodes ausgeführt. Sie sind darüber hinaus auch dafür verantwortlich, dass die gespeicherten Daten gelesen und beschrieben werden können [16].

## 2.3. Adaptive Komponente in Hadoop

Text besser an neue unterabschnitte anpassen

Eine normale Hadoop-Installation besitzt keine adaptive Komponente, sondern rein statische Einstellungen. Um damit Hadoop zu optimieren, müssen die Einstellungen immer manuell auf den jeweils benötigten Anwendungstyp angepasst werden. Dazu gibt es auch bereits verschiedene Scheduler, den *Fair Scheduler*, welcher alle Anwendungen ausführt und ihnen gleich viele Ressourcen zuteilt, und den *Capacity Scheduler*. Letzterer

sorgt dafür, dass nur eine bestimmte Anzahl an Anwendungen pro Benutzer gleichzeitig ausgeführt wird und teilt ihnen so viele Ressourcen zu, wie benötigt werden bzw. der Benutzer nutzen darf. Entwickelt wurde der Capacity Scheduler vor allem für Cluster, die von mehreren Organisationen gemeinsam verwendet werden und sicherstellen soll, dass jede Organisation eine Mindestmenge an Ressourcen zur Verfügung hat [18].

### 2.3.1. MARP-Werte

Je nach Bedarf besitzt der Capacity Scheduler entsprechende Einstellungen, um z. B. den verfügbaren Speicher pro Container festzulegen. Eine weitere Einstellung des Schedulers ist `maximum-am-resource-percent`, auch MARP genannt, der angibt, wie viele Prozent der gesamten Ressourcen durch AppMstr-Container genutzt werden dürfen [18]. Damit bewirkt diese Einstellung indirekt auch die maximale Anzahl an Anwendungen, die gleichzeitig ausgeführt werden dürfen. Da der MARP-Wert jedoch nicht während der Laufzeit dynamisch angepasst werden kann, haben Zhang u. a. in [19] einen Ansatz zur dynamischen Anpassung des MARP-Wertes zur Laufzeit von Hadoop vorgestellt. Dadurch wird der MARP-Wert abhängig von den ausgeführten Anwendungen adaptiv zur Laufzeit angepasst, sodass immer möglichst viele Anwendungen gleichzeitig ausgeführt werden können. Dadurch können Anwendungen im Schnitt um bis zu 40 % schneller ausgeführt [19] werden.

Der Hintergrund dieser *Selfbalancing-Komponente* ist der, dass durch den MARP-Wert der für die Anwendungen verfügbare Speicher in zwei Teile aufgeteilt wird. In einen Teil befinden sich alle derzeit ausgeführten AppMstr, im anderen Teil die von den Anwendungen benötigten weiteren Container. Wie groß der Teil für die AppMstr ist, wird nun durch den MARP-Wert bestimmt. Ist der MARP-Wert zu klein, können nur wenige AppMstr (und damit Anwendungen) gleichzeitig ausgeführt werden (*Loss of Jobs Parallelism*, LoJP). Ist der MARP-Wert jedoch zu groß, können für die ausgeführten Anwendungen nur wenige Container bereitgestellt werden, wodurch sich die Ausführung für eine Anwendung wesentlich verlangsamt (*Loss of Job Throughput*, LoJT)[19]:

Die Selfbalancing-Komponente passt daher den MARP-Wert abhängig von der Speicherauslastung dynamisch zur Laufzeit an. So wird der MARP-Wert verringert, wenn die Speicherauslastung sehr hoch ist, und erhöht, wenn die Speicherauslastung sehr niedrig ist [19]. Dadurch wird es ermöglicht, dass die maximal mögliche Anzahl an Anwendungen ausgeführt werden kann. Die Evaluation von Zhang u. a. ergab zudem, dass die dynamische Anpassung des MARP-Wertes darüber hinaus auch effizienter ist als eine manuelle, statische Optimierung.

### 2.3.2. Analyse der Selfbalancing-Komponente

Da in dieser Fallstudie auch Mutationstests zum Einsatz kommen, bei denen die Selfbalancing-Komponente entsprechend verändert wird (vgl. Abschnitt 6.2), wurde die



Abbildung 2.3.: LoJP und LoJT in Hadoop (entnommen aus [19]). Während beim LoJP sehr viel Speicher für Anwendungscontainer ungenutzt bleibt, können beim LoJT nicht genügend Anwendungscontainer allokiert werden, um die Anwendungen auszuführen.

Komponente zunächst analysiert. Sie besteht aus folgenden vier Java-Klassen, welche den Kern der Komponente darstellen, und drei Shell-Skripten, die als Verbindung zum Hadoop-Cluster dienen:

- Java-Klassen:
  - `controller.Controller`
  - `effectuator.Effectuator`
  - `monitor.ControlNodeMonitor`
  - `monitor.MemUtilization`
- Shell-Skripte:
  - `selfTuning-CapacityScheduler.sh`
  - `selfTuning-controlNode.sh`
  - `selfTuning-mem-controlNode.sh`

Um den Zustand von Hadoop korrekt zu ermitteln, wird ein Kalman-Filter in Form der Open-Source-Bibliothek JKalman<sup>3</sup> genutzt. Der Kalman-Filter wurde von Kálmán erstmals in [20] beschrieben und dient, um „aus verrauschten und teils redundanten Messungen die Zustände und Parameter des Systems zu schätzen“ und lässt sich aufgrund seines Aufbaus auch für Echtzeitanwendungen nutzen [21]. Als einfaches Anwendungsbeispiel hierfür ist in [21] die Apollo-Mondlandefähre genannt, Strukov nutzte ihn in [22] aber auch zur Reduktion der Komplexität im Controlling. Für weitere Informationen zum Kalman-Filter wie seinen Aufbau, Funktionsweise und Anwendung sei hier auf entsprechende Fachliteratur wie z. B. [23–25] verwiesen.

Die drei Shell-Skripte dienen zur Interaktion zwischen dem Controller der Selfbalancing-Komponente und Hadoop selbst. Die beiden zuletzt genannten Skripte werden

<sup>3</sup><https://jkalman.sourceforge.io/>



von den beiden Monitor-Klassen sekundlich gestartet und ermitteln basierend auf den Logs die Auslastung des Clusters. Mithilfe von `selfTuning-controlNode.sh`, das von `ControlNodeMonitor` gestartet wird, wird die Anzahl an aktiven und wartenden YARN-Jobs ermittelt und anschließend in die `controlNodeLog`-Datei geschrieben. Durch die Ausführung von `selfTuning-mem-controlNode.sh` (gestartet durch `MemUtilization`) wird dagegen die Auslastung des Arbeitsspeichers ermittelt und in die `memLog`-Datei geschrieben.

Die in den beiden Dateien enthaltenen Werten im Anschluss wiederum sekundlich vom `Controller` ausgelesen und mithilfe des Kalman-Filters bereinigt. Anschließend werden die bereits in [19] vorgestellten Algorithmen zum Ermitteln des neuen MARP-Wertes ausgeführt, damit dieser entsprechend erhöht bzw. verringert wird.

Um den dadurch neu ermittelten MARP-Wert anzuwenden, wird abschließend mithilfe des `Effectuators` das dritte Shell-Script `selfTuning-CapacityScheduler.sh` ausgeführt. Mithilfe dieses Shell-Scriptes wird der neue MARP-Wert in der Konfiguration des *Capacity Schedulers* gespeichert.

## 2.4. Plattform Hadoop-Benchmark

Zhang u. a. haben im Rahmen ihrer gesamten Forschungsarbeit an der Selfbalancing-Komponente die Open-Source-Plattform **Hadoop-Benchmark** entwickelt<sup>4</sup>. Sie wurde speziell zum Einsatz in der Forschung erstellt und kann jederzeit an die eigenen Bedürfnisse angepasst werden.

Die Plattform ist in mehrere Szenarien unterteilt, darunter ein Hadoop in der Version 2.7.1 ohne Änderungen und ein darauf basierendes Szenario mit der Selfbalancing-Komponente. Hadoop-Benchmark basiert auf der Software *Docker*<sup>5</sup> und dem dazugehörigen Tool *Docker Machine*, um damit mit wenigen Befehlen ein Hadoop-Cluster aufbauen zu können. Mit *Graphite*<sup>6</sup> ist zudem ein Monitoring-Tool enthalten, mit dem die Systemwerte wie CPU- oder Speicher-Auslastung des Clusters überwacht und analysiert werden kann.

Abbildung 2.4 zeigt die grundlegende Architektur der Plattform, die mithilfe eines Docker-Swarms auf mehreren *Docker Machines* ein Cluster erstellt, auf denen dann in den Docker-Containern das eigentliche Hadoop-Cluster ausgeführt wird. In Hadoop-Benchmark werden mithilfe von *Docker-Machine* und *VirtualBox*<sup>7</sup> virtuelle Maschinen erstellt, die mit dem Betriebssystem *Boot2Docker* ausgestattet sind. *Boot2Docker* ist eine leichtgewichtige Linux-Distribution, auf der Docker bereits vorinstalliert ist [27]. Jeder Hadoop-Container enthält zudem das Tool *collectd*<sup>8</sup>, was das Monitoring des Containers

<sup>4</sup><https://github.com/Spirals-Team/hadoop-benchmark>

<sup>5</sup><https://www.docker.com/>

<sup>6</sup><https://graphiteapp.org/>

<sup>7</sup><https://www.virtualbox.org/>

<sup>8</sup><https://collectd.org/>

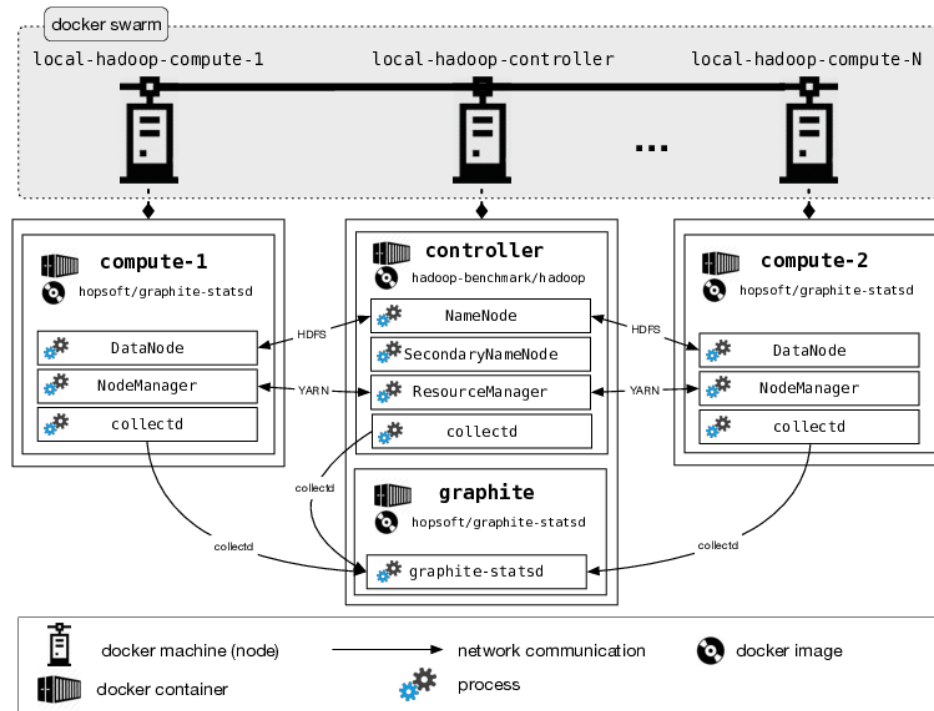


Abbildung 2.4.: High-Level-Architektur von Hadoop-Benchmark. Entnommen aus [26].

auf Systemebene übernimmt und die Daten an den Graphite-Container übermittelt. Dadurch wird es möglich, eine beliebige Anzahl an voneinander unabhängigen Nodes auf einem physischen Computer ausführen zu können. Auch ist es möglich, den Docker-Machines einen beliebig großen Arbeitsspeicher zur Verfügung zu stellen.

Die Plattform Hadoop-Benchmark enthält zudem einige Benchmark-Anwendungen:

- Hadoop Mapreduce Examples
- Intel HiBench<sup>9</sup>
- Statistical Workload Injector for Mapreduce (SWIM)<sup>10</sup>

Eine Besonderheit bildet der SWIM-Benchmark, welcher sehr Ressourcenintensiv ist und daher auf einem *Single Node Cluster*, also einem kompletten Hadoop-Cluster auf nur einem Computer, sehr zeitintensiv sein kann. Der Intel HiBench-Benchmark besteht aus Kategorien wie *Machine Learning* oder Graphen, welche wiederum aus einen oder mehreren *Workloads* bestehen, welche entsprechende Anwendungen bzw. Algorithmen auf dem Hadoop-Cluster ausführen. Einige der Hibench-Workloads basieren auf den Mapreduce Examples, welche wiederum voneinander unabhängige Beispielanwendungen für Hadoop darstellen.

<sup>9</sup><https://github.com/intel-hadoop/HiBench>

<sup>10</sup><https://github.com/SWIMProjectUCB/SWIM>

## 3. Aufbau der Fallstudie

Im Rahmen dieser Masterarbeit soll nun mithilfe von Hadoop und der Selfbalancing-Komponente eine Fallstudie durchgeführt werden, durch die ermittelt wird, unter welchen Umständen eine Testautomatisierung möglich ist.

Was für Arten von Behauptungen gibts alles und welche werden wo behandelt? Wie wird unterschieden?

Dazu werden zunächst Anforderungen an das Hadoop-System selbst gestellt, die es im Rahmen dieser Tests erfüllen soll. Neben diesen funktionalen Anforderungen werden aber auch Anforderungen an das Testsystem selbst gestellt, die durch die Tests selbst erfüllt sein sollen. Zur Realisierung dieser Tests wird mithilfe des S#-Frameworks ein vereinfachtes Modell entwickelt und dieses mit einem realen Cluster verbunden. Um das reale Cluster auszuführen, wird eine für diese Fallstudie angepasste Version der von Zhang u. a. entwickelten Plattform Hadoop-Benchmark genutzt.

Teile der Beiträge und Inhalte dieses Kapitels wurden bereits in [28] publiziert.

### 3.1. Funktionale Anforderungen an das Cluster

Obwohl in dieser Masterarbeit der Fokus auf Testautomatisierung und Validieren eines Testsystems liegt, müssen auch die funktionalen Anforderungen an das zu testende System berücksichtigt werden. Folgende Anforderungen wurden hierfür bereits in [28] spezifiziert:

1. Ein Task wird vollständig ausgeführt, sofern er nicht abgebrochen wird
2. Kein Task oder Anwendung wird an inaktive, defekte oder nicht verbundene Nodes gesendet
3. Die Konfiguration wird aktualisiert, sobald eine entsprechende Regel erfüllt ist
4. Defekte oder Verbindungsabbrüche werden erkannt

generelles wie Benchmarks oder ss hier erklären

Da die Auswahl der ausgeführten Anwendungen nicht manuell bestimmt werden soll, wird hierfür ein Transitionssystem verwendet. Mithilfe dieses Transitionssystems, in dem die Wahrscheinlichkeiten von Wechsel zwischen zwei Anwendungen definiert sind, soll während der Ausführung eines Testfalls zufällig eine nachfolgende Anwendung ausgewählt werden. Da zum Testen des Clusters der S#-Simulator eingesetzt wird, hängt die Anzahl der Anwendungen primär von der Anzahl der ausgeführten Simulationsschritte ab. Ein weiterer Faktor zur Anzahl der Anwendungen ist die Anzahl an

simulierten Clients, da auch getestet werden soll, wie sich das Cluster bei der Ausführung von mehreren parallel gestarteten Anwendungen verhält.

Diese funktionalen Anforderungen sind ebenso wie die Anforderungen an das Testsystem selbst (vgl. Unterabschnitt 3.2.1) im Modell zu implementieren.

## 3.2. Anforderungen an das Testsystem

Um das Testsystem zu validieren, wurde zunächst ein Evaluationsplan aufgestellt. In diesem ist festgehalten, was getestet wird, wie die Testfälle aussehen und wie die bei der Ausführung gewonnen Daten organisiert werden.

### 3.2.1. Behauptungen und Variablen

Neben den in Abschnitt 3.1 genannten funktionalen Anforderungen, bestehen an das gesamte Testsystem weitere Anforderungen. Zur Evaluation des Testsystems wurden hierbei folgende, weiteren Anforderungen bzw. Behauptungen aufgestellt:

1. Der MARP-Wert ändert sich basierend auf den derzeit ausgeführten Anwendungen
2. Der jeweils aktuelle Status des Clusters wird erkannt und im Modell gespeichert
3. Defekte Nodes und Verbindungsabbrüche werden erkannt
4. Im Modell implementierte Komponentenfehler werden im realen Cluster injiziert und repariert
5. Wenn alle Nodes defekt sind, wird erkannt, dass sich das Cluster nicht mehr rekonfigurieren kann
6. Ein Test kann vollautomatisch ausgeführt werden
7. Das Cluster kann ohne Auswirkungen auf die Funktionsweise auf einem oder beiden Hosts ausgeführt werden
8. Es können mehrere Benchmark-Anwendungen gleichzeitig gestartet und ausgeführt werden
9. Ein Testfall kann zeitlich unabhängig und mehrmals ausgeführt werden

Möglichst viele Anforderungen sollen, sofern möglich, im Testsystem implementiert werden, sodass sie in Form von *Constraints* während der Ausführung der Tests bereits automatisch validiert werden können (vgl.

abschnitt constraints impl

).

Basierend auf den Anforderungen wurden folgende unabhängigen Variablen zur Evaluation ermittelt:

- Anzahl der Hosts und Nodes
- Anzahl der Clients

- Anzahl der Simulations-Schritte
- *Seed* für Zufallsgeneratoren
- Generelle Wahrscheinlichkeit zur Aktivierung und Deaktivierung der Komponentenfehler

Basierend auf den unabhängigen Variablen wurden folgende abhängigen Variablen ermittelt:

- Verhältnis zwischen AppMstr und normalen Anwendungs-Containern
- Art und Anzahl der aktivierten und deaktivierten Komponentenfehler
- Anzahl erfolgreich bzw. nicht erfolgreich beendeter Anwendungen
- Anzahl abgebrochener Anwendungen

Diese Variablen werden dazu genutzt, um einerseits einzelne Testfälle zu definieren, andererseits auch als primäre Kennzahlen im Rahmen der Evaluation in Kapitel 7.

### 3.2.2. Generierung der Testfälle

Die Testfälle werden anhand der im vorherigen Unterabschnitt 3.2.1 genannten unabhängigen Variablen definiert. Ein Testfall ist somit zum einen Abhängig von der Größe des Clusters, also ob das Cluster auf einem oder beiden Hosts ausgeführt wird und aus wie vielen Nodes das Cluster besteht. Mithilfe des Seeds für die Zufallsgeneratoren werden die ausgeführten Anwendungen anhand des Transitionssystems ermittelt. Die Anzahl der insgesamt ausgeführten Anwendungen wird primär von der Anzahl der Simulations-Schritte sowie der Anzahl der Clients bestimmt. Die zu injizierenden und zu reparierenden Komponentenfehler, mit denen defekte Nodes und Verbindungsausfälle simuliert werden, werden zum Teil mithilfe des ausgewählt. Zudem sollen neben den Tests mit einem normalen Cluster zusätzliche Mutationstest mit einer veränderten Selfbalancing-Komponente ausgeführt werden.

Der in dieser Fallstudie verwendete Zufallsgenerator des .NET-Frameworks ist hierbei kein *echter* Zufallsgenerator, sondern ein Pseudo-Zufallsgenerator, der mithilfe mathematischer Formeln anhand eines Start-Seeds Zufallszahlen ermittelt, die anschließend zur Auswahl der Anwendungen und Komponentenfehlern genutzt werden. Da standardmäßig ein zeitbasierter Seed zur Initialisierung des Zufallsgenerators genutzt wird, muss zur Wiederausführbarkeit einzelner Testfälle der Seed der Zufallsgeneratoren manuell festgelegt werden können.

Wo wird Seed wie genutzt? am besten in implementierung davon!

Die Auswahl der konkreten Testfälle ist in Abschnitt 6.3 beschrieben, die Details zu deren Implementierung in Abschnitt 6.4.

### 3.2.3. Organisation und Ausgabe der Daten

Damit die bei der Ausführung gewonnenen Daten auch zur Evaluation genutzt werden können, wurde hierzu festgelegt, welche Daten während der Ausführung ausgegeben werden. Alle relevante Daten werden hierzu während der Ausführung der Testfälle in einer Log-Datei gespeichert. Zur Unterscheidung von einzelnen Ausführungen werden die Daten klar strukturiert.

Beim Start eines Testfalls sollen daher zunächst einige generelle Daten ausgegeben werden:

- Basis-Seed für die Zufallsgeneratoren
- Wahrscheinlichkeit für Aktivierung und Deaktivierung der Komponentenfehler
- Anzahl genutzter Hosts, Nodes und Clients
- Anzahl der ausgeführten Simulations-Schritte
- Angabe, ob ein normaler Test oder ein Mutationstest ausgeführt wird

Im Rahmen der Simulation können weitere Daten ausgegeben werden, wie z. B.:

- Angabe, ob vorab generierte Eingabedaten genutzt werden oder diese während der Ausführung eines Testfalls generiert werden
- Mindestdauer für einen Simulations-Schritt
- Auszuführende Benchmarks pro Client

Die Ausgabe der Daten der YARN-Komponenten wird bei jedem Simulations-Schritt durchgeführt, damit das Verhalten des Clusters berücksichtigt werden kann. Ausgegeben werde hierbei:

- Für jeden Node:
  - ID bzw. Name des Nodes
  - Aktueller Status
  - Informationen zur Fehleraktivierung
  - Anzahl ausgeführter Container auf dem Node
  - Angaben zur Speicherauslastung
  - Angaben zur CPU-Auslastung
- Für jeden Client:
  - ID bzw. Name des Clints
  - Aktuell ausgeführter Benchmark
  - ID der aktuell ausgeführten Anwendung auf dem Cluster
- Für jede Anwendung:
  - ID der Anwendung
  - Bezeichnung der Anwendung

- Aktueller und finaler Status der Anwendung
  - ID bzw. Name des Nodes, auf dem der AppMstr ausgeführt wird
- Für jeden Attempt:
  - ID des Attempts
  - Aktueller Status des Attempts
  - ID des AppMstr-Containers
  - ID bzw. Name des Nodes, auf dem der AppMstr ausgeführt wird
- Für jeden Container:
  - ID des Containers
  - ID bzw. Name des auszuführenden Nodes
  - Aktueller Status des Containers

Die Details zur Implementierung und dem Ausgabeformat während der Ausführung der Simulation sind in Abschnitt 6.1.3 erläutert, die zur Ausgabe der generellen Testfalldaten in Abschnitt 6.4. Ein Beispiel einer möglichen Ausgabe für einen Testfall findet sich in Anhang C.

## 4. Aufbau des Testmodells

### Einführung in Kapitel

### 4.1. Grundlegende Architektur des Modells

Um Hadoop mit der Selfbalancing-Komponente mit den in Unterabschnitt 3.2.1 beschriebenen Behauptungen prüfen zu können, wird mithilfe des S#-Frameworks ein vereinfachtes Modell entwickelt.

Die rechts abgebildete Abbildung 4.1 beschreibt die grundlegende Architektur des Modells für diese Fallstudie. Die Fallstudie besteht aus den drei Schichten des YARN-Modells selbst, dem Treiber zum Herstellen der Verbindung zwischen dem Modell und dem realen Cluster sowie dem realen Cluster selbst.

Das eigentliche YARN-Modell bildet die grundlegende Architektur von YARN bzw. YARN-Anwendungen stark vereinfacht ab. Es enthält daher nur die für diese Fallstudie relevanten Komponenten und Eigenschaften sowie die Definitionen der Komponentenfehler.

Die Verbindung zwischen dem Modell und dem realen Cluster bildet der Treiber als eigenständige Schicht. Der Treiber besteht aus folgenden Komponenten:

#### Parser

Verarbeitet die Monitoring-Ausgaben vom realen Cluster und konvertiert diese für die Nutzung im YARN-Modell.

#### Connector

Abstrahiert die Verbindung zum realen Cluster und die dabei auszuführenden Befehle.

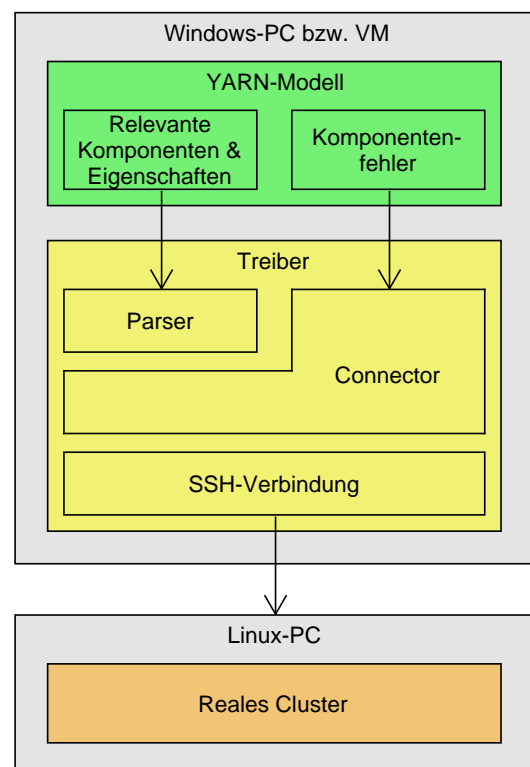


Abbildung 4.1.: Grundlegende Architektur des Gesamtmodells



### SSH-Verbindung

Stellt die Verbindung zum realen Cluster her.

Der Zugriff mithilfe des Treibers auf das reale Cluster im Rahmen des Monitoring wird mithilfe des Parsers durchgeführt, welcher wiederum den Connector nutzt. Bei anderen Zugriffen wie z. B. die Injizierung und das Reparieren von Komponentenfehlern oder dem Starten von Anwendungen wird vom YARN-Modell mithilfe des Connectors auf das reale Cluster zugegriffen.

Die Umsetzung des realen Clusters wird im folgenden Abschnitt 4.4 beschrieben. Die Umsetzung des YARN-Modells und des Treibers wird im folgenden Kapitel 4 beschrieben.

Multihost-Mode irgendwo erklären

## 4.2. YARN-Modell

Komplett neu strukturieren, am besten (inkl. Bild) in einzelne Bestandteile aufteilen, zB Controller, Nodes, Anwendungsmodell, Client, implementierte Komponentenfehler immer direkt mit rein, Fehlerprüfung wohl im Rahmen vom Controller

Abbildung 4.2 beschreibt im Grunde bereits das gesamte von S# verwendete YARN-Modell. Enthalten sind alle hier relevanten Komponenten sowie deren Eigenschaften. Als Eigenschaften wurden die Daten aufgenommen, welche mithilfe von Shell-Kommandos bzw. mithilfe der REST-API von YARN ermittelt werden können.

### 4.2.1. Modellierte YARN-Komponenten

Die abstrakte Basisklasse `YarnHost` stellt die Basis für alle Hosts des Clusters dar, also dem `YarnController` mit dem RM, und dem `YarnNode`, was einen Node darstellt, auf dem die Anwendungen bzw. deren Container ausgeführt werden. Die abstrakte Eigenschaft `YarnHost.HttpPort` dient als Hilfs-Eigenschaft, da Controller und Nodes unterschiedliche Ports für die Weboberfläche nutzen, deren URL mit Port in der Eigenschaft `YarnHost.HttpUrl` abrufbar ist. Sie wird daher vom Controller bzw. Node mit dem entsprechenden Port versehen.

Die mithilfe von `YarnApp` dargestellten Anwendungen werden mithilfe des `Bench-Controllers` (vgl. Abschnitt 5.3) eines Clients (entsprechend repräsentiert durch die gleichnamige Klasse) gestartet. Jeder Client kann nur eine Anwendung ausführen, daher gibt es die Möglichkeit, mehrere Clients zum Starten von mehreren gleichzeitig ausgeführten Anwendungen zu nutzen. Die Anwendungen selbst enthalten neben grundlegenden Daten wie z. B. den Namen auch einige Daten zum Ressourcenbedarf (Speicher und CPU). Zwar gibt Hadoop nicht direkt die zu der Anwendung gehörigen Job-Ausführungen an, allerdings können diese mithilfe der `YarnApp.AppId` sehr einfach



Abbildung 4.2.: Aufbau des YARN-Modells. Das Modell wurde mithilfe des Klassendiagramm-Designers in Visual Studio 2017 visualisiert. Daher werden Assoziationen mit höherer Multiplizität als 1, die daher mithilfe von `List<T>` umgesetzt wurden (z. B. `YarnApp.Attempts`) im Diagramm nicht als Assoziationen zwischen den Klassen angezeigt.

ermittelt werden und dann in der Liste `YarnApp.Attempts` gespeichert werden. Das Feld `YarnApp.IsKillable` gibt an, ob die Ausführung der Anwendung mit den aktuellen Daten im Modell durch den Komponentenfehler `YarnApp.KillApp` abgebrochen werden kann. Abhängig ist das durch `YarnApp.FinalStatus`, was angibt, ob eine Anwendung erfolgreich oder nicht erfolgreich ausgeführt wurde oder die Ausführung noch nicht abgeschlossen ist (durch `EFinalStatus.UNDEFINED`). Um die Komponentenfehler zu aktivieren bzw. bei Bedarf auch wieder zu deaktivieren, besitzen `YarnNode` und `YarnApp` jeweils die Eigenschaft `FaultConnector`, mit der auf den benötigten Connector zugegriffen werden kann.

Jede Ausführung `YarnAppAttempt` hat eine eigene ID und kann einer Anwendung zugeordnet werden. Genau wie bei den Anwendungen selber wird hier direkt der Node gespeichert, auf welchem der AppMstr ausgeführt wird und einen eigenen Container bildet, dessen ID direkt gespeichert wird. Container (dargestellt durch `YarnAppContainer`) existieren in Hadoop nur während der Laufzeit eines Programmes und enthalten nur wenige Daten, darunter ihr ausführender Node. Jede Anwendung, deren Ausführungen und deren Container enthalten zudem den derzeitigen Status, ob die Komponente noch initialisiert wird, bereits ausgeführt wird oder beendet ist. `EAppState.NotStartedYet` dient als Status, den es nur im Modell gibt und angibt, dass die Anwendung im späteren Verlauf der Testausführung gestartet wird.

Alle vier YARN-Kernkomponenten implementieren das Interface `IYarnReadable`, was angibt, dass die Komponente ihren Status aus Hadoop ermitteln kann. Entsprechend wird in allen Komponenten die Methode `ReadStatus()` implementiert, in welchem mithilfe des angegebenen Parsers auf den SSH-Treiber zugegriffen werden kann und die Komponenten im Modell so ihre eigenen Daten aus dem realen Cluster ermitteln können. Da die REST-API ermöglicht, alle Daten auch über die reinen Listen zu erhalten anstatt ausschließlich über die Detailausgabe, besteht auch im Modell mithilfe der Eigenschaft `IsRequireDetailsParsing` das Ermitteln der Daten so einzustellen, dass die übergeordnete YARN-Komponente bereits alle Daten ermittelt und der Untergeordneten zum Speichern (mittels `SetStatus()`) übergibt. Als Basis dazu dient der `YarnController`, der dafür die Daten aller Anwendungen ausliest, die wiederum die Daten ihrer Ausführungen auslesen, welche dann die Daten ihrer Container auslesen und den Komponenten zum Speichern übergeben.

### 4.2.2. Implementierung der Komponentenfehler

Die Felder `YarnNode.NodeConnectionError` und `YarnNode.NodeDead` definieren die Komponentenfehler, wenn ein Node seine Netzwerkverbindung verliert bzw. beendet wird. Die aus den Komponentenfehlern resultierenden Effekte werden in den dafür implementierten geschachtelten Klassen definiert. Listing 4.1 zeigt beispielhaft die Implementierung und Injizierung des `NodeDead`-Komponentenfehlers mithilfe des für

den Node verwendeten `CmdConnector` (vgl. Unterabschnitt 4.3.3). Die Injizierung des `NodeConnectionError`-Komponentenfehlers und die Aufhebung beider Komponentenfehler sind analog implementiert.

### 4.2.3. Fehlerüberprüfung

Um zu prüfen, ob sich das reale Cluster nach der Aktivierung bzw. Deaktivierung eines Komponentenfehlers korrekt rekonfiguriert, werden *Constraints* genutzt.

#### Verweis zu Anforderungen

Diese richten sich nach den funktionalen Anforderungen des Systems und prüfen, ob diese weiterhin eingehalten werden. Da die funktionalen Anforderungen bei jeder YARN-Komponente unterschiedlich sind, wurden diese mithilfe der Eigenschaft `IYarnReadable`. `Constraints` für jede Komponente einzeln definiert. Listing 4.2 zeigt die Definition der Constraints für `YarnApp`, bei der die Anforderungen 1 und 3 eine Rolle spielen. In jeder Komponente sind nur die funktionalen Anforderungen als Constraints implementiert, die für diese Komponente auch relevant sind. Daher finden sich die beiden Anforderungen 2 und 4 nicht in der Klasse `YarnApp` wieder, letztere dafür aber z. B. in `YarnNode`.

Geprüft werden die Constraints im Anschluss an das Monitoring der einzelnen YARN-Komponenten. Wenn dabei die Bedingungen einer funktionalen Anforderungen nicht erfüllt werden, wird von den Constraints `false` zurückgegeben und so erkannt, dass bei dieser Komponente ein Fehler von Hadoop nicht selbst korrigiert wurde. Die ID der Komponente wird daher entsprechend ausgegeben bzw. in der Logdatei gespeichert. Zwar wäre es hier auch möglich gewesen, ähnlich wie in den Modellen der anderen Fallstudien, die mit dem S#-Framework entwickelt wurden, eine Exception zu werfen, jedoch wurde hier darauf verzichtet, damit immer die Daten aller Komponenten geprüft werden können. Dadurch kann erkannt werden, wenn mehrere Komponenten nicht den funktionalen Anforderungen entsprechen.

Nach der Überprüfung der Constraints wird abschließend geprüft, ob es dem Cluster möglich ist, sich überhaupt rekonfigurieren zu können. Dies wird dadurch realisiert, dass geprüft wird, ob mindestens ein Node noch aktiv ist. Dabei wird jedoch nicht der interne Fehlerstatus in `YarnNode.IsActive` oder `YarnNode.IsConnected` geprüft, sondern der beim Monitoring vom Cluster zurückgegebene `YarnNode.State`. Nur wenn dieser den Wert `ENodeState.Running` hat, ist der Node aktiv und kann Anwendungen ausführen. Das reale Hadoop-Cluster kann sich somit nicht mehr rekonfigurieren und neue Container allokalieren bzw. in der Ausführung befindliche Anwendungen und ihre Komponenten umverteilen, wenn kein Node den Wert `ENodeState.Running` hat.

#### Verweis auf Abschnitt, wo Implementierung der Simulation genauer erklärt wird

Kommt es zu diesem Fall, wird dies analog zu den Constraints ebenfalls ausgegeben und in der Logdatei vermerkt und die Ausführung des Simulationsschrittes fortgeführt, da die Daten aller Yarn-Komponenten erst nach Abschluss der Simulation eines Schrittes

```

1 public class YarnNode : YarnHost, IYarnReadable
2 {
3     public readonly Fault NodeDeadFault = new TransientFault();
4     public IHadoopConnector FaultConnector { get; set; }
5
6     public bool StopNode(bool retry = true)
7     {
8         if(IsActive)
9         {
10             var isStopped = FaultConnector.StopNode(Name);
11             if(isStopped)
12                 IsActive = false;
13             else if(retry)
14                 StopNode(false); // try again once
15         }
16         return !IsActive;
17     }
18
19     [FaultEffect(Fault = nameof(NodeDeadFault))]
20     public class NodeDeadEffect : YarnNode
21     {
22         public override void Update()
23         {
24             StopNode();
25         }
26     }
27 }
28
29 public class CmdConnector : IHadoopConnector
30 {
31     private SshConnection Faulting { get; }
32
33     public bool StopNode(string nodeName)
34     {
35         var id = DriverUtilities.ParseInt(nodeName);
36         Faulting.Run($"{Model.HadoopSetupScript} hadoop stop {id}",
37             IsConsoleOut);
38         return !CheckNodeRunning(id);
39     }
40 }

```

Listing 4.1: Injizierung eines Komponentenfehlers (gekürzt). Sollte der Node nicht beendet werden, wird die Injizierung einmalig erneut versucht. `CmdConnector.Faulting` ist der für Komponentenfehler verwendete Connector.

```

1 public Func<bool>[] Constraints => new Func<bool>[]
2 {
3     () =>
4     {
5         if(FinalStatus != EFinalStatus.FAILED) return true;
6         if(!String.IsNullOrEmpty(Name) && Name.ToLower().Contains("
           fail job")) return true;
7         return false;
8     },
9     () =>
10    {
11        if(State == EAppState.RUNNING)
12            return AmHost?.State == ENodeState.RUNNING;
13        return true;
14    },
15 };

```

Listing 4.2: Definition der Constraints in YarnApp

ausgegeben werden. Somit kann im Fehlerfall einfacher ermittelt werden, wie der Systemzustand zum Zeitpunkt des Fehlers war.

### 4.3. SSH-Treiber

Im Einführungstext zu diesem Kapitel wurde bereits auf den grundlegenden Aufbau des Treibers eingegangen, der aus den drei einzelnen Komponenten Parser, Connector und der eigentlichen SSH-Verbindung besteht. Der Parser selbst besteht neben dem eigentlichen Parser zudem aus Datenhaltungs-Klassen für die relevanten YARN-Komponenten. Sie sind außerdem so aufgebaut, dass sie für beide hier implementierten Parser bzw. Connectoren für die Kommandozeilen-Befehle und die REST-API genutzt werden können.

#### 4.3.1. Integration im Modell

Hadoop besitzt zwei primäre Wege, um die Daten vom RM bzw. dem TLS ausgeben zu können. Dies ist zum einen die Kommandozeile, mithilfe der die Daten vom RM und vom TLS kombiniert ausgegeben werden, und die REST-API. Die benötigten Befehle für die Kommandozeile und deren Ausgaben sind in Anhang A, die für die REST-API benötigten URLs und deren Rückgaben in Anhang B gelistet. Auf beiden Wegen können u. A. die Daten zu folgenden Komponenten ausgegeben werden [15, 29–31]:

**Anwendungen** als nach dem Status gefilterte Liste oder der Report einer Anwendung

**Ausführungen** als Liste aller Ausführungen einer Anwendung oder der Report einer Ausführung

**Container** als Liste aller Container einer Ausführung oder der Report eines Containers

**Nodes** als Liste aller Nodes oder der Report eines Nodes

Zur Integration des Treibers wurden daher entsprechende Interfaces entwickelt, über die das Modell auf den eigentlichen Treiber zugreifen kann.

Die vier Interfaces **IApplicationResult**, **IAppAttemptResult**, **IContainerResult** und **INodeResult** dienen der Übergabe der geparsen Daten der einzelnen Komponenten an die korrespondierenden Komponenten im S# -Modell. Sie enthalten jeweils alle relevanten Daten, die von Hadoop über die Kommandozeile oder die REST-API ausgegeben werden. Alle vier Interfaces implementieren zudem **IParsedComponent**, welches wiederum als Basis für die Übergabe der ausgelesenen Daten an **IYarnReadable.SetStatus()** im Modell dient.

Das Interface **IHadoopParser** dient als Einbindung des Parsers im Modell mithilfe von **IYarnReadable.Parser** und enthält für jede der acht relevanten Ausgaben von Hadoop entsprechende Methodendefinitionen.

Beim Interface **IHadoopConnector**, das im Modell den Connector über die **Fault-Connector**-Eigenschaften von **YarnApp** und **YarnNode** einbindet, besitzt ebenfalls für jede der acht Datenrückgaben entsprechende Deklarationen, für Ausführungen und Container dabei jeweils vom RM (NM für Container) und vom TLS. Auf die Nutzung des TLS zum Ermitteln der Daten zu Anwendungen wird verzichtet. Dies liegt darin begründet, dass bei Nutzung der REST-API des RM neben den vom TLS bereitgestellten Daten einige weitere Informationen zu den Anwendungen ausgegeben werden [15, 30]. Das Connector-Interface enthält darüber hinaus Deklarationen, um die im Modell implementierten Komponentenfehler im realen Cluster zu steuern und Anwendungen starten zu können. Architektonisch ist der Treiber zudem so aufgebaut, dass das Modell keine Kontrolle über den vom Parser benötigten Connector besitzt und die SSH-Verbindung ausschließlich vom Connector gesteuert werden kann.

### 4.3.2. Implementierte Parser

Da die Daten für die relevanten Komponenten auf zwei Arten ermittelt werden können und unterschiedliche Ausgaben erzeugen, wurden auch für beide Arten ein Parser (**CmdParser** und **RestParser**) entwickelt. Da der Parser von außerhalb keinerlei weitere Informationen erhält außer der ID der zu parsenden YARN-Komponente, ist der Parser selbst dafür verantwortlich, die Daten von einem korrespondierenden Connector zu erhalten. Daher muss zur Initialisierung eines Parsers zunächst der korrespondierende Connector initialisiert werden. Da für die Nutzung der REST-API zum Teil die IDs der übergeordneten YARN-Komponenten ebenfalls nötig sind, ist der **RestParser** zudem auch dafür verantwortlich, die entsprechenden IDs zu ermitteln, bei der Nutzung der Kommandozeile reichen aufgrund der Befehlsstruktur die IDs der Komponenten selbst.

Die konkreten Implementierungen der auf `IParsedComponent` basierenden Übergabe-Interfaces können ebenfalls als Bestandteil des Parsers angesehen werden. Sie wurden zudem so implementiert, dass sie für beide entwickelten Parser genutzt werden können.

Der grundlegende Ablauf ist bei jedem Parsing-Vorgang gleich. Zunächst werden, sofern benötigt, die benötigten YARN-Komponenten-IDs ermittelt und die Rohdaten mithilfe des Connectors von Hadoop abgefragt. Auch vom Parser wird dabei analog zum Modell das Abrufen der Daten ausschließlich mithilfe des Interfaces `IHadoopConnector` durchgeführt. Anschließend findet das eigentliche Parsing der Ausgabe von Hadoop statt, deren Daten direkt in der für die YARN-Komponente vorgesehene `IParsedComponent`-Implementierung gespeichert werden. Da Hadoop über die Kommandozeile die Daten in keinem standardisierten Format zurückgibt, wurde das Parsing der Rohdaten von Hadoop beim `CmdParser` in eigenem Code mithilfe von *Regular Expressions* realisiert. Bei der Nutzung der REST-API werden die Daten dagegen im JSON-Format zurückgegeben [15, 30, 31], wodurch diese mithilfe des *Json.NET*-Frameworks<sup>1</sup> deserialisiert und direkt als die entsprechende `IParsedComponent`-Implementierung gespeichert werden. Da RM und TLS verschiedene Daten einer YARN-Komponente ausgeben, werden, sofern nötig, RM und TLS abgefragt und die dabei ermittelten Daten zusammengeführt.

Eine erste Besonderheit bildet zudem das Abrufen und Parsen der Report-Daten mittels REST-API. Da die Listen hierbei als Array der einzelnen Reports zurückgegeben werden [15, 30, 31], wird beim Parsen eines Ausführungs- oder Container-Reports die komplette Liste abgerufen und geparkt. Anschließend wird in dieser Liste basierend auf der ID die benötigte Komponente herausgefiltert.

Die zweite Besonderheit bei der Nutzung der REST-API liegt darin, dass die Daten zu derzeit ausgeführten Container ausschließlich vom NM, auf dem der Container ausgeführt wird, zurückgegeben werden können [30, 31]. Daher werden zur Ermittlung der Container-Listen alle Nodes abgefragt und anschließend die benötigten Container gefiltert.

Die geparkten Daten werden abschließend als das für die YARN-Komponente vorgesehene Interface zurückgegeben, was anschließend im Modell zum Speichern der Daten genutzt werden kann.

### 4.3.3. Implementierte Connectoren

Für die beiden Parser wurden die beiden korrespondierenden Connectoren `CmdConnector` und `RestConnector` entwickelt. Während der Connector für die REST-API nur über eine SSH-Verbindung verfügt, besteht beim Connector für die Kommandozeile die Möglichkeit, mehrere einzelne SSH-Verbindungen zu nutzen. Dies ist damit begründet, dass zum Steuern der Komponentenfehler, was nur über die Kommandozeile möglich ist, eine eigene SSH-Verbindung genutzt wird. Zum Starten von Anwendungen besteht zudem die

---

<sup>1</sup><https://www.newtonsoft.com/json>



Möglichkeit, eine beliebige Anzahl an einzelnen SSH-Verbindungen aufzubauen, damit mehrere Anwendungen parallel gestartet werden können. Da die Daten der einzelnen YARN-Komponenten in der Fallstudie bevorzugt mithilfe der REST-API ermittelt werden, kann die dafür vorgesehene SSH-Verbindung des `CmdConnector` deaktiviert werden.

Da über die Kommandozeile die Befehle für die Daten vom TLS die gleichen wie für die Daten vom RM sind [15, 29], sind beim `CmdConnector` die TLS-Methoden von geringer Bedeutung und nutzen daher ebenfalls die RM-Methoden.

Der Connector ist beim Abrufen der Daten dafür zuständig, die dafür notwendigen Befehle auszuführen. Während dies für die Kommandozeilen-Befehle die entsprechenden Hadoop-Befehle sind, wird dies zum Abrufen der Daten über die REST-API mithilfe des Tools *curl* durchgeführt. Die dabei zurückgegebenen Daten werden vom Connector ohne Verarbeitung zurückgegeben und können dann vom Parser verarbeitet werden.

Beim Steuern der Komponentenfehler wird vom Connector das für die Fallstudie entwickelte Start-Script verwendet. Nach dem eigentlichen Start bzw. Aufheben eines Komponentenfehlers wird vom Connector zudem überprüft, ob die Injizierung bzw. Aufhebung erfolgreich war. Während der Datenabruf sowie die Steuerung der Komponentenfehler synchron stattfindet, findet das Starten der Anwendungen asynchron und mithilfe des Benchmark-Scriptes statt. Da eine Ausführung einer YARN-Anwendung längere Zeit in Anspruch nehmen kann, wird dadurch die Ausführung von S# nicht behindert und es können mehrere Anwendungen parallel ausgeführt werden.

#### 4.3.4. SSH-Verbindung

Die SSH-Verbindung selbst ist der einzige Bestandteil des Treibers, welches kein entsprechendes Interface benötigt, die SSH-Verbindung wird ausschließlich vom Connector genutzt. Realisiert wird die Verbindung mithilfe des Frameworks SSH.NET,<sup>2</sup> weshalb die SSH-Verbindung im Treiber nur entsprechende Funktionen zum Aufbauen, Nutzen und Beenden der Verbindung enthält.

Um die Verbindung mit dem Cluster-PC aufzubauen, ist zudem ein dort installierter SSH-Key nötig. Ein Kommando auf dem Cluster-PC kann mithilfe der Treiberkomponente synchron und asynchron ausgeführt werden.

### 4.4. Umsetzung des realen Clusters

Da mithilfe der Plattform Hadoop-Benchmark ein komplettes Hadoop-Cluster auf einem PC ausgeführt werden kann und dieses speziell für die Forschung entwickelt wurde, wurde die Plattform für diese Fallstudie als Basis genutzt. Da Docker und Hadoop vor allem für den Einsatz in einer Linux-Umgebung entwickelt wurden, werden für die

---

<sup>2</sup><https://github.com/sshnet/SSH.NET>

Fallstudie zwei physische Hosts genutzt, auf denen das Cluster wahlweise auf einem oder auf beiden Hosts ausgeführt werden kann. Zudem wird auf einem Host eine VM mit Windows 10 ausgeführt, das zum Ausführen des .NET-Frameworks bzw. S# benötigt wird. Beide zum Einsatz kommenden Hosts sind jeweils mit einem Intel Core i5-4570 @ 3,2 GHz x 4, 16 GB Arbeitsspeicher sowie einer SSD ausgestattet, auf der Ubuntu 16.04 LTS installiert ist. Die Verbindung von Windows zu Linux auf beiden Hosts wird mithilfe von SSH-Verbindungen umgesetzt. Um den Ressourcenbedarf durch die von docker-machine erzeugten VMs zu reduzieren, werden die Docker-Container direkt auf den physischen Hosts ausgeführt:

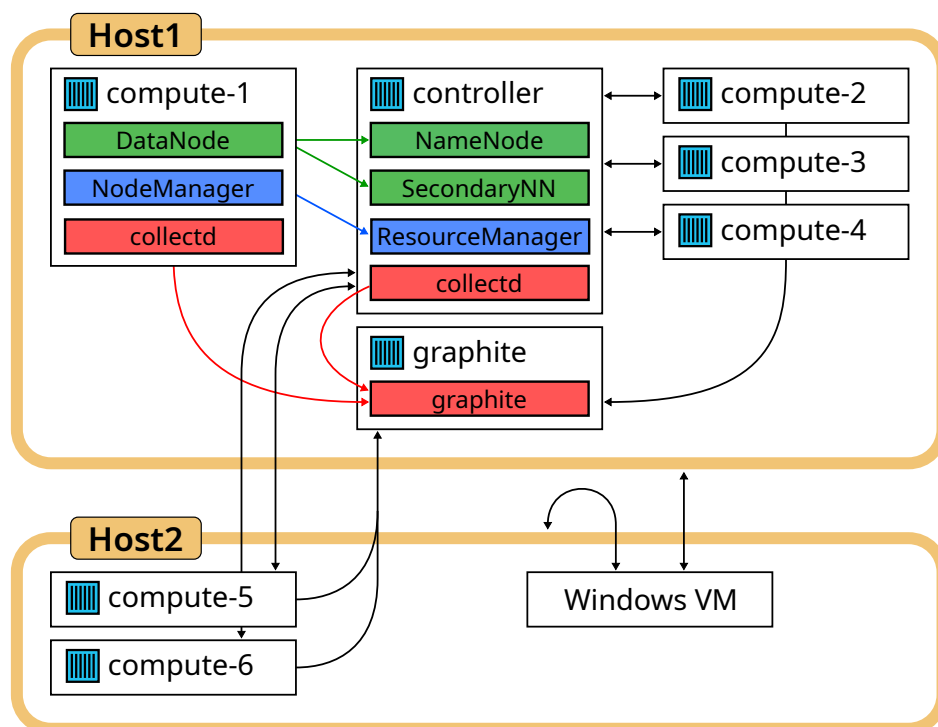


Abbildung 4.3.: In der Fallstudie verwendetes Cluster-Setup. Grün: HDFS, Blau: YARN, Rot: Graphite.

#### Irgendwo erwähnen, wie Docker-Container aufeinander aufbauen

Durch die leicht veränderte Architektur stehen dem Cluster daher mehr Ressourcen zur Verfügung. Zudem wird es mithilfe von *Docker Swarm* so ermöglicht, das Hadoop-Cluster auf beiden Hosts auszuführen. Neben der auf Host1 ausgeführten Basis des Clusters besteht die Möglichkeit, die auf Host2 ausgeführten Hadoop-Nodes optional zum Cluster hinzuzufügen.

#### Basisanzahl Nodes erläutern

Ein weiterer Unterschied zur originalen Plattform besteht darin, dass der Hadoop-TLS ebenfalls gestartet wird. Zudem wurden einige Einstellungen von Hadoop so angepasst, dass defekte Nodes schneller erkannt werden.

Die Windows-VM auf Host2 wird mithilfe von VirtualBox 5.2 ausgeführt. Zum Abrufen von Daten mithilfe der REST-API von Hadoop über die SSH-Verbindungen

wird *curl*<sup>3</sup> 7.47 genutzt. Zum Ausführen des Hadoop-Clusters wird Docker in der Version 18.03 CE genutzt.

Um die in dieser Fallstudie benötigten Befehle einfach ausführen zu können, wurden zwei eigene Scripte erstellt, welche zum Teil auf den bestehenden Scripten der Plattform aufbauen. Das Setup-Script dient für folgende Zwecke:

- Starten und Beenden des Clusters
- Starten und Beenden einzelner Hadoop-Nodes
- Hinzufügen und Entfernen der Netzwerkverbindung des Docker-Containers eines Hadoop-Nodes
- Ausführen von eigenen Befehlen auf dem Docker-Container des Hadoop-Controllers
- Erstellen des Hadoop-Docker-Images

Das zweite erstellte Script dient ausschließlich zum Starten der Benchmarks. Dazu werden die in der Plattform bereits enthaltenen Start-Scripte aufgerufen, die für das konkrete Setup angepasst wurden.

---

<sup>3</sup><https://curl.haxx.se/>

## 5. Implementierung der Benchmarks

Neben dem YARN-Modell selbst sind auch die während der Testausführung genutzten Anwendungen ein wichtiger Bestandteil des gesamten Testmodells. Da Hadoop selbst sowie die Plattform Hadoop-Benchmark bereits einige Anwendungen und Benchmarks enthalten, konnten diese auch im Rahmen dieser Fallstudie genutzt werden. Dazu wurde eine Auswahl an Anwendungen in einer Markow-Kette miteinander verbunden, mit dem die Ausführungsreihenfolge der einzelnen Anwendungen basierend auf Wahrscheinlichkeiten bestimmt wird.

### 5.1. Übersicht möglicher Anwendungen

Hadoop-Benchmark enthält bereits die Möglichkeit, unterschiedliche Benchmarks zu starten. Wie in Abschnitt 2.4 erwähnt, sind folgende Benchmarks in der Plattform integriert:

- Hadoop Mapreduce Examples
- Intel HiBench
- SWIM

Jeder Benchmark enthält zum Starten ein jeweiliges Start-Script, mit dem ein neuer Docker-Container auf der Controller-VM gestartet wird, mit dem die Anwendungen des Benchmarks an das Cluster übergeben werden. Dass dafür jeweils eigene Docker-Container genutzt werden liegt daran, dass es in Docker-Umgebungen *best practice* ist, einen Docker-Container für nur einen Einsatzzweck zu erstellen bzw. zu nutzen. Die Hauptgründe dafür sind, dass dadurch die Skalierbarkeit erhöht und die Wiederverwendbarkeit gesteigert wird [32]. Daher wurden im Rahmen dieser Arbeit die bestehenden Startscripte der Plattform für die Benchmarks so angepasst, dass die jeweiligen Benchmarks mehrfach gleichzeitig gestartet werden können.

Die **Hadoop Mapreduce Examples** sind unterschiedliche und meist voneinander unabhängige Anwendungen, die beispielhaft für die meisten Anwendungsfälle in einem produktiv genutzten Cluster sind. Die Examples sind Teil von Hadoop und daher bei jeder Hadoop-Installation enthalten. Einige der Anwendungen der Examples sind:

- Generatoren für Text und Binärdaten, z. B. `randomtextwriter`
- Analysieren von Daten, z. B. `wordcount`
- Sortieren von Daten, z. B. `sort`
- Ausführen von komplexen Berechnungen, z. B. *Bailey-Borwein-Plouffe-Formel* zur Berechnung einzelner Stellen von  $\pi$

**Intel HiBench** ist eine von Intel entwickelte Benchmark-Suite mit *Workloads* zu verschiedenen Anwendungszwecken mit jeweils unterschiedlichen einzelnen Anwendungen. Der anfangs nur wenige Anwendungen enthaltene Benchmark [33] wurde stetig mit neuen Anwendungsarten und Workloads erweitert. Das zeigt sich auch darin, dass in in Hadoop-Benchmark noch die HiBench-Version 2.2 verwendet wird, die einen noch deutlich geringeren Umfang an Workloads und Anwendungen besitzt, als die aktuelle Version 7. Daher wurde der Docker-Container von HiBench zunächst auf die aktuelle Version 7 aktualisiert. HiBench enthält damit folgende Workloads mit einer unterschiedlichen Anzahl an möglichen Anwendungen:

- Micro-Benchmarks (basierend auf den Mapreduce-Examples und den Jobclient-Tests)
- Maschinelles Lernen
- SQL/Datenbanken
- Websuche
- Graphen
- Streaming

**SWIM** ist eine Benchmark-Suite, die aus 50 verschiedenen Workloads besteht. Das besondere dabei ist, dass die dabei verwendeten Mapreduce-Jobs anhand mehrerer tausend Jobs erstellt wurden und im Vergleich zu anderen Benchmarks eine größere Vielfalt an Anwendungen und somit ein größerer Testumfang gewährleistet wird [34]. Bei der Ausführung auf dem in dieser Fallstudie verwendeten Cluster wurden jedoch nicht alle Workloads fehlerfrei ausgeführt. Zudem wird in [35] explizit erwähnt, dass es bei der Ausführung auf einem Cluster auf einem einzelnen PC bzw. Laptop Probleme geben kann. SWIM ist außerdem für Benchmarks eines Clusters mit mehreren physischen Nodes ausgelegt, weshalb die Ausführung in dieser Fallstudie extrem viel Zeit benötigten würde. Daher wurde die Nutzung des SWIM-Benchmarks nicht weiter verfolgt.

Ebenfalls im Installationsumfang von Hadoop enthalten sind die hier aufgrund ihres Dateinamens als **Jobclient-Tests** bezeichneten Anwendungen. Hauptbestandteil dieser Tests sind vor allem weitere, den Examples ergänzende, Benchmarks, welche das gesamte Cluster oder einzelne Nodes testen. Der Fokus der Jobclient-Tests liegt im Gegensatz zu den Examples nicht auf dem MapReduce- bzw. YARN-Framework, sondern beim HDFS. Da die Jobclient-Tests kein Teil von Hadoop-Benchmark sind, wurde zur Ausführung der Jobclient-Test zunächst ein eigenes Start-Script analog zur Ausführung der Mapreduce-Examples erstellt, damit hierfür ebenfalls ein eigener Docker-Container gestartet wird. Die Jobclient-Tests enthalten u. A. folgende Arten an Anwendungen:

- HDFS-Systemtests, z. B. **SilveTest**
- Reine Lastgeneratoren, z. B. **NNloadGenerator**
- Eingabe/Ausgabe-Durchsatz-Tests, z. B. **TestDFSIO**

- Dummy-Anwendungen `sleep` (blockiert Ressourcen, führt aber nichts aus) und `fail` (Anwendung schlägt immer fehl)

## 5.2. Auswahl der verwendeten Anwendungen

Damit die Fallstudie die Realität abbilden kann, wurden von allen verfügbaren Anwendungen einige ausgewählt und in ein Transitionssystem in Form einer Markow-Kette überführt. Diese Kette definiert die Ausführungsreihenfolge zwischen den einzelnen Anwendungen. Eine zufallsbasierte Markow-Kette wurde aus dem Grund verwendet, dass auch in der Realität Anwendungen nicht immer in der gleichen Reihenfolge ausgeführt werden und daher auch in der Fallstudie eine unterschiedliche Ausführungsreihenfolge der Anwendungen gewährleistet werden soll. Mithilfe der Festlegung eines bestimmten Seeds für den in der Fallstudie benötigten Pseudo-Zufallsgenerator besteht bei Bedarf dennoch die Möglichkeit, einen Test mit den gleichen Anwendungen wiederholen zu können.

Einige der in Abschnitt 5.1 erwähnten Mapreduce Examples werden häufig als Benchmark verwendet. Einige Beispiele dafür sind die Anwendungen `sort` und `grep` (ermittelt Anzahl von Regex-Übereinstimmungen), die bereits im Referenzpapier zum MapReduce-Algorithmus als Benchmarks verwendet wurden [9]. `terasort` ist ebenfalls ein weit verbreiteter Benchmark, der die Hadoop-Implementierung der standardisierten *Sort Benchmarks*<sup>1</sup> darstellt [36]. Ebenfalls als guter Benchmark dient die Anwendung `wordcount`, mit der ein großer Datensatz stark verkleinert bzw. zusammengefasst wird und dient daher als gute Repräsentation für Anwendungsarten, bei denen Daten extrahiert werden [33, 37].

Da in dieser Fallstudie ein realistisches Abbild der ausgeführten Anwendungen ausgeführt werden soll, ist es nicht sehr hilfreich, die einzelnen Übergangswahrscheinlichkeiten im Transitionssystem anzugleichen oder rein zufällig zu verteilen. Einen realistischen Einblick, welche Anwendungs- und Datentypen in produktiv genutzten Hadoop-Clustern genutzt werden, geben u. A. [37] und [38]. Auffällig ist hierbei, dass die meisten Anwendungen in einem Hadoop-Cluster innerhalb weniger Sekunden oder Minuten abgeschlossen sind und/oder Datensätze im Größenbereich von wenigen Kilobyte bis hin zu wenigen Megabyte verarbeiten. Zu einem ähnlichen Ergebnis kamen auch Ren u. a. in [39] und folgerten daher, dass für kleine Jobs evtl. einfachere Frameworks abseits von Hadoop besser geeignet wären. Die Autoren der Studie in [38] bezeichneten Hadoop aufgrund ihrer Ergebnisse als „potentielle Technologie zum Verarbeiten aller Arten von Daten“, stellten aber eine ähnliche Vermutung an wie Ren u. a., dass Hadoop primär Daten nutze, die auch mit „traditionellen Plattformen“ verarbeitet werden könnten.

---

<sup>1</sup><https://sortbenchmark.org/>

Basierend auf den Ergebnissen der Studien und der in den anderen Publikationen verwendeten Benchmark-Anwendungen, wurden folgende Anwendungen der Mapreduce-Examples und Jobclient-Tests in das Transitionssystem übernommen:

- Generieren von Eingabedaten für andere Anwendungen:
  - Textdateien: `randomtextwriter` (rtw) und `TestDFSIO -write` (dfw)
  - Binärdateien: `randomwriter` (rw) und `teragen` (tg)
- Verarbeitung von Eingabedaten:
  - Auslesen bzw. Zusammenfassen: `wordcount` (wc) und `TestDFSIO -read` (dfr)
  - Transformieren: `sort` (so) für Textdaten und `terasort` (tsr) für Binärdaten
  - Validierung: `testmapredsort` (tms) und `teravalidate` (tv1) für die jeweiligen Sortier-Anwendungen
- Ausführen von Berechnungen:
  - `pi`: Quasi-Monte-Carlo-Methode zur einfachen Berechnung von  $\pi$
  - `pentomino` (pt): Berechnung von Pentomino-Problemen
- Dummy-Anwendungen: `sleep` (sl) und `fail` (fl)

Der Grund für die Berücksichtigung von mehreren gleichen bzw. ähnlichen Anwendungen für einige Kategorien liegt darin, dass die unterschiedlichen Anwendungen eine unterschiedliche Ausführungsdauer bzw. Datenrepräsentation (Text und Binär) repräsentieren. So stehen die beiden `TestDFSIO`-Varianten für eine umfangreichere Datennutzung, während die jeweils anderen Anwendungen einen kleineren Umfang repräsentieren. Ähnlich verhält es sich bei den beiden Berechnungs-Anwendungen, bei denen die `pentomino`-Anwendung die deutlich umfangreicheren Berechnungen durchführt. `TestDFSIO` enthält zudem die Möglichkeit, Daten zu generieren und zu lesen, weshalb diese Anwendung in zwei Kategorien verwendet wurde. Haupteinsatzzweck der Anwendung liegt vor allem darin, den Datendurchsatz des HDFS zu testen.

Eine Besonderheit bilden die beiden Dummy-Anwendungen. Beide werden in dieser Fallstudie dafür genutzt, um zu simulieren, wenn auf dem Cluster z. B. derzeit nichts ausgeführt wird, oder ein unerwarteter Fehler während der Ausführung auftaucht. Daher können beide Anwendungen unabhängig von der derzeit ausgeführten Anwendung als nachfolgende Anwendung ausgewählt werden. Als nachfolgende Anwendungen für die Dummy-Anwendungen kommen nur Anwendungen in Betracht, welche ihrerseits keine Eingabedaten benötigen. Dies sind:

- `TestDFSIO -write`
- `randomtextwriter`
- `teragen`

	<i>dfw</i>	<i>rtw</i>	<i>tg</i>	<i>dfr</i>	<i>wc</i>	<i>rw</i>	<i>so</i>	<i>tsr</i>	<i>pi</i>	<i>pt</i>	<i>tms</i>	<i>ttl</i>	<i>sl</i>	<i>fl</i>
<i>dfw</i>	.600	.073	0	.145	0	0	0	0	.073	.073	0	0	.018	.018
<i>rtw</i>	.036	.600	0	0	.145	.036	.109	0	.036	0	0	0	.019	.019
<i>tg</i>	0	.036	.600	0	0	0	0	.255	0	.073	0	0	.018	.018
<i>dfr</i>	0	.073	0	.600	0	.036	0	0	.145	.109	0	0	.018	.019
<i>wc</i>	.073	.109	0	0	.600	0	.073	0	.073	.036	0	0	.018	.018
<i>rw</i>	0	.073	.073	0	0	.600	0	0	.109	.109	0	0	.018	.018
<i>so</i>	0	.073	.036	0	.073	.036	.600	0	.073	0	.073	0	.018	.018
<i>tsr</i>	0	0	0	0	0	0	0	.600	.109	.073	0	.182	.018	.018
<i>pi</i>	.145	.109	0	0	0	0	0	0	.600	.109	0	0	.018	.019
<i>pt</i>	.109	.109	0	0	0	.073	0	0	.073	.600	0	0	.018	.018
<i>tms</i>	0	.145	0	0	0	.073	0	0	.036	.109	.600	0	.018	.019
<i>ttl</i>	.073	.109	0	0	0	0	0	0	.109	.073	0	.600	.018	.018
<i>sl</i>	.167	.167	.167	0	0	.167	0	0	.167	.167	0	0	0	0
<i>fl</i>	.167	.167	.167	0	0	.167	0	0	.167	.167	0	0	0	0

Tabelle 5.1.: Verwendete Markov-Kette für die Anwendungs-Übergänge in Tabellenform.

- `randomwriter`
- `pi`
- `pentomino`

Für die in Tabelle 5.1 dargestellte Markov-Kette der Übergänge zwischen den Anwendungen wurde neben den Ergebnissen aus den Studien zudem berücksichtigt, welche Anwendungen bestimmte Eingabedaten benötigen. Dadurch wird sichergestellt, dass die für einige Anwendungen benötigten Eingabedaten immer vorhanden sind, da diese ebenfalls im Rahmen der Ausführung der Benchmarks generiert werden. Anwendungen ohne Eingabedaten können dagegen fast jederzeit ausgeführt werden.

### 5.3. Implementierung der Anwendungen im Modell

Die Verwaltung der auszuführenden Benchmarks wurde komplett vom restlichen YARN-Modell getrennt. Verbunden sind beide durch die Eigenschaft `Client.BenchController`, das den vom Client verwendeten `BenchmarkController` enthält, der zur Verwaltung der auszuführenden Anwendung dient. Der Controller besteht aus zwei wesentlichen Teilen, einem statischen und einem dynamischen.

Der **statische Teil** des Controllers definiert die möglichen Anwendungen sowie das im Abschnitt zuvor definierte und in Tabelle 5.1 dargestellte Transitionssystem. Die einzelnen Anwendungen werden mithilfe der Klasse `Benchmark` repräsentiert, in der die benötigten Informationen wie z. B. der Befehl zum Starten der Anwendung definiert werden. Da mehrere Clients unabhängig voneinander agieren können müssen, erhält jeder Client zudem ein eigenes Unterverzeichnis im HDFS, in dem sich die Ein- und Ausgabeverzeichnisse für die von ihm gestarteten Anwendungen befinden. Das muss auch bei der Definition der Startbefehle der Anwendungen berücksichtigt werden, weshalb in Listing 5.1 entsprechende Platzhalter vorhanden sind. Aus diesem Grund muss



vor dem Start der Anwendung mithilfe der Methode `GetStartCmd()` der Startbefehl generiert werden, indem der zu startende Client das in `Client.ClientDir` gespeicherte Client-Basisverzeichnis übergibt. Da einige Anwendungen zudem voraussetzen, dass das genutzte Ausgabe-Verzeichnis noch nicht im HDFS existiert, muss das Verzeichnis vor dem Anwendungsstart gelöscht werden.

Jede Anwendung erhält zudem eine eigene ID, die mit ihrem Index im Array `BenchmarkController.Benchmarks` übereinstimmt. Diese wird bei der in Listing 5.2 dargestellte Auswahl der nachfolgenden Anwendung benötigt, um innerhalb des gesamten Transitionssystems in `BenchmarkController.BenchTransitions` die Wahrscheinlichkeiten für die Wechsel von der derzeitigen Anwendung zu anderen Anwendungen auszuwählen.

Der **dynamische Teil** des Controllers ist für die Auswahl der auszuführenden Anwendung zuständig, was auch die Auswahl der initial auszuführenden Anwendung einschließt. Zur Auswahl der initialen Anwendung wird basierend auf der `sleep`-Anwendung das Transitionssystem genutzt und so eine Anwendung ausgewählt, die keine Eingabedaten benötigt bzw. diese für andere Anwendungen generiert.

Das im vorherigen Abschnitt definierte und im statischen Teil implementierte Transitionssystem kommt auch immer dann zum Einsatz, wenn Entschieden werden muss, welche Anwendung der derzeit ausgeführten Anwendung folgt. Jeder Client bzw. sein `BenchmarkController` entscheidet unabhängig von anderen Clients einmal pro `S#`-Takt, welche Anwendung ausgeführt wird.

Nachdem eine neue Anwendung ausgewählt wurde, muss zunächst sichergestellt werden, dass die bisher ausgeführte Anwendung beendet ist. Dafür wird der in Listing A.4 dargestellte Befehl von Hadoop zum Abbruch von Anwendungen ausgeführt, wodurch die derzeit ausgeführte Anwendung beendet wird, sollte sie noch nicht abgeschlossen sein. Im Anschluss kann das von der neuen Anwendung benötigte HDFS-Ausgabeverzeichnis gelöscht werden, bevor die Anwendung selbst gestartet wird.

Eine Anwendung wird wie in Listing 5.1 gezeigt zwar asynchron gestartet, allerdings wird zunächst noch synchron auf die Ausgabe der `applicationId` gewartet. Die gesamte Ausgabe einer zu startenden Anwendung ist in Listing A.3 zu finden. Die ID wird vom Cluster im Rahmen der Übergabe und Initialisierung der Anwendung vergeben. Erst nachdem diese bekannt ist, wird die restliche Ausführung der Anwendung asynchron durchgeführt. Benötigt wird die ID damit der zu startende Client die Anwendung im Falle eines Anwendungswechsels in den folgenden Takten beenden kann. Ohne die direkte Speicherung der ID wäre es sonst nicht möglich, klar entscheiden zu können, welchem Client die Anwendung zugeordnet ist. Dies ist auch der Grund, weshalb kein HiBench-Workload in das Transitionssystem aufgenommen wurde, da hier die `applicationId` gemeinsam mit der gesamten Ausgabe der einzelnen HiBench-Anwendungen erst nach Abschluss der Ausführung ausgegeben wird. Gespeichert wird

```

1 public class Benchmark
2 {
3     public const string BaseDirHolder = "$DIR";
4     public const string OutDirHolder = "$OUT";
5     public const string InDirHolder = "$IN";
6
7     public Benchmark(int id, string name, string startCmd, string
        outputDir, string inputDir)
8     {
9         _StartCmd = startCmd;
10        _InDir = inputDir;
11        HasInputDir = true;
12    }
13
14    public string GetStartCmd(string clientDir = "")
15    {
16        var result = _StartCmd.Replace(OutDirHolder, GetOutputDir(
            clientDir)).Replace(InDirHolder, GetInputDir(clientDir));
17        if(result.Contains(BaseDirHolder))
18            result = ReplaceClientDir(result, clientDir);
19        return result;
20    }
21 }
22
23 using static Benchmark;
24 public class BenchmarkController
25 {
26
27     public static Benchmark[] Benchmarks { get; } // benchmarks
28     public static int[][] BenchTransitions { get; } // transitions
29
30     static BenchmarkController()
31     {
32         Benchmarks = new[]
33         {
34             new Benchmark(04, "wordcount", $"example wordcount {InDirHolder}
                {OutDirHolder}", $"{{BaseDirHolder}}/wcout", $"{{BaseDirHolder}}/rantw"),
35         };
36     }
37 }
38
39 public class Client : Component
40 {
41     public string StartBenchmark(Benchmark benchmark)
42     {
43         if(benchmark.HasOutputDir)
44             SubmittingConnector.RemoveHdfsDir(benchmark.GetOutputDir(
                ClientDir));
45         var appId = SubmittingConnector.StartApplicationAsync(benchmark.
            GetStartCmd(ClientDir));
46     }
47 }

```

Listing 5.1: Definition und Start einer Anwendung (gekürztes Beispiel). Die Generierung des komplettes Startbefehls mit Nutzung des Benchmark-Scriptes führt der vom Client verwendete Connector durch, weshalb hier nur definiert werden muss, dass das Example-Programm `wordcount` gestartet wird.

```
1 // get probabilities from current benchmark
2 var transitions = BenchTransitions[CurrentBenchmark.Id];
3
4 var ranNumber = RandomGen.NextDouble();
5 var cumulative = 0D;
6 for(int i = 0; i < transitions.Length; i++)
7 {
8     cumulative += transitions[i];
9     if(ranNumber >= cumulative)
10         continue;
11
12     // save benchmarks
13     PreviousBenchmark = CurrentBenchmark;
14     CurrentBenchmark = Benchmarks[i];
15 }
```

Listing 5.2: Normalisierung und Auswahl der nachfolgenden Anwendung (gekürzt)

die ID zunächst in einer noch verfügbaren **YarnApp**-Instanz, welche anschließend selbst in `Client.CurrentExecutingApp` gespeichert wird.

## 6. Implementierung und Ausführung der Tests

Zur Ausführung der Tests wurde zunächst eine Simulation entwickelt, welche mithilfe des S#-Simulators ausgeführt werden kann. Alle hierfür relevanten Methoden wurden in der Klasse `SimulationTests` zusammengefasst, welche wiederum als Basis für die Ausführung der einzelnen Testkonfigurationen dient. Die Implementierung und Ausführung der Testkonfigurationen wird mithilfe der hierfür entwickelten Klasse `CaseStudyTests` durchgeführt.

### 6.1. Implementierung der Simulation

Für die Ausführung der Simulation wurden zwei grundlegende Tests implementiert. Das ist zum einen eine reine Simulation ohne die Aktivierung von Komponententfehlern, sowie ein weiterer Test, bei dem Komponententfehler aktiviert werden können. Ausgeführt werden können die Tests mithilfe des NUnit-Frameworks.

#### 6.1.1. Grundlegender Aufbau

Da im realen Cluster Hadoop kontinuierlich Anpassungen durchführt und Tests in S# mit diskreten Schritten durchgeführt werden, muss beachtet werden, dass die Werte, die beim Test ermittelt werden, immer nur Momentaufnahmen darstellen. Ebenso muss beachtet werden, dass bei der Deaktivierung von einzelnen Nodes bzw. deren Netzwerkverbindungen diese nicht in Echtzeit, sondern um einige Zeit verzögert erkannt werden und erst nach einer gewissen Zeit aus der Konfiguration des Clusters entfernt werden. Genauso verhält es sich, wenn ein Node bzw. seine Verbindung wieder aktiviert wird, da dieser zunächst gestartet und die Verbindung mit den YARN-Controller wiederhergestellt werden muss. Außerdem werden die für die auf dem Cluster ausgeführten Anwendungen benötigten AppMstr und YARN-Container aufgrund der komplexen internen Prozesse von Hadoop nicht innerhalb weniger Millisekunden allokiert, sondern benötigen ebenfalls eine gewisse Zeit. Aus diesen Gründen muss ein Simulations-Schritt um eine gewisse Zeit verzögert werden, sodass alle Aktivitäten innerhalb von Hadoop genügend Zeit zur Ausführung erhalten.

Der grundlegende Ablauf einer Simulation sieht wie folgt aus:

```
1 [Test]
2 public void SimulateHadoop()
3 {
```

```
4     ModelSettings.FaultActivationProbability = 0.0;
5     ModelSettings.FaultRepairProbability = 1.0;
6
7     var execRes = ExecuteSimulation();
8     Assert.IsTrue(execRes, "fatal error occurred, see log for details");
9 }
10
11 private bool ExecuteSimulation()
12 {
13     var model = InitModel();
14     var isWithFaults = FaultActivationProbability > 0.000001; // prevent
15         inaccuracy
16
17     var wasFatalError = false;
18     try
19     {
20         // init simulation
21         var simulator = new SafetySharpSimulator(model);
22         var simModel = (Model)simulator.Model;
23         var faults = CollectYarnNodeFaults(simModel);
24
25         SimulateBenchmarks();
26
27         // do simulation
28         for(var i = 0; i < StepCount; i++)
29         {
30             OutputUtilities.PrintStepStart();
31             var stepStartTime = DateTime.Now;
32
33             if(isWithFaults)
34                 HandleFaults(faults);
35             simulator.SimulateStep();
36
37             var stepTime = DateTime.Now - stepStartTime;
38             OutputUtilities.PrintDuration(stepTime);
39             if(stepTime < ModelSettings.MinStepTime)
40                 Thread.Sleep(ModelSettings.MinStepTime - stepTime);
41
42             OutputUtilities.PrintFullTrace(simModel.Controller);
43         }
44
45         // collect fault counts and check constraint
46     }
47     // catch/finally
48
49     return !wasFatalError;
50 }
```

Listing 6.1: Simulation in dieser Fallstudie (gekürzt).

Da der Ablauf der Simulation unabhängig von der Aktivierung der Komponentenfehler der gleiche ist, ist hier nur die Variante ohne deren Aktivierung aufgezeigt. Im Falle einer Aktivierung der Komponentenfehler unterscheiden sich beide Simulationsvarianten nur durch die Angabe der generellen Wahrscheinlichkeiten zum Aktivieren und Deaktivieren der Komponentenfehler. Da die einzelnen Schritte einer Simulation eine gewisse Mindestdauer haben, wird nach jedem Schritt geprüft, wie viel Zeit für die Ausführung des Schrittes benötigt wurde. Liegt die Zeit unterhalb der Mindestdauer für einen Schritt, wird die Ausführung des nächsten Schrittes solange hinausgezögert, bis die Mindestdauer des Schrittes erreicht wurde. Weitere zeitliche Verzögerungen während der Ausführung eines Simulations-Schrittes sind in Unterabschnitt 6.1.3 beschrieben.

Wenn während der Simulation eine im Modell nicht behandelte **Exception** auftritt, wird diese außerhalb der Simulation abgefangen und entsprechend geloggt. Dadurch wird zudem die Simulation beim aktuellen Stand abgebrochen. Nach Abschluss der Simulation werden immer alle zu dem Zeitpunkt mit Komponentenfehlern injizierten Nodes neu gestartet.

### 6.1.2. Initialisierung des Modells

Bevor das Modell im Simulator ausgeführt werden kann, muss es initialisiert werden. Das folgende Listing 6.2 zeigt die Definition der Felder zur Modellinitialisierung sowie die entsprechenden Methoden, die in Listing 6.1 zur Initialisierung aufgerufen werden:

```

1 public TimeSpan MinStepTime { get; set; } = new TimeSpan(0, 0, 0, 25);
2 public int BenchmarkSeed { get; set; } = Environment.TickCount;
3 public int StepCount { get; set; } = 3;
4 public bool PrecreatedInputs { get; set; } = true;
5 public bool RecreatePreInputs { get; set; } = false;
6 public double FaultActivationProbability { get; set; } = 0.25;
7 public double FaultRepairProbability { get; set; } = 0.5;
8 public int HostsCount { get; set; } = 1;
9 public int NodeBaseCount { get; set; } = 4;
10 public int ClientCount { get; set; } = 2;
11
12 private Model InitModel()
13 {
14     ModelSettings.HostMode = ModelSettings.EHostMode.Multihost;
15     ModelSettings.HostsCount = HostsCount;
16     ModelSettings.NodeBaseCount = NodeBaseCount;
17     ModelSettings.IsPrecreateBenchInputsRecreate = RecreatePreInputs;
18     ModelSettings.IsPrecreateBenchInputs = PrecreatedInputs;
19     ModelSettings.RandomBaseSeed = BenchmarkSeed;
20

```

```
21 var model = Model.Instance;  
22 model.InitModel(appCount: StepCount, clientCount: ClientCount);  
23 model.Faults.SuppressActivations();  
24  
25 return model;  
26 }
```

Listing 6.2: Initialisierung des Modells für die Simulation

Die einzelnen Eigenschaften für die Simulation werden vor dem Initialisieren des Modells in den `ModelSettings` gespeichert. Die dort gespeicherten Werte werden wiederum zum Initialisieren der Modell-Instanz bzw. während der Ausführung der Simulation genutzt.

Einige Eigenschaften haben lediglich einen Zweck, während andere umfangreichere Auswirkungen besitzen. Die einfachen Eigenschaften sind:

### **MinStepTime**

Definiert die Minstdauer eines Schrittes.

### **BenchmarkSeed**

Gibt den Seed an, mit dem die Zufallsgeneratoren in den Klassen `BenchmarkController` und `NodeFaultAttribute` initialisiert werden. Dadurch wird es ermöglicht, einzelne Testfälle erneut ausführen zu können.

### **StepCount**

Definiert die Anzahl der ausgeführten Schritte.

### **FaultActivationProbability**

Definiert die generelle Häufigkeit zum Aktivieren von Komponentenfehlern. Ist dieser Wert 0,0, werden grundsätzlich keine Komponentenfehler aktiviert, bei einem Wert von 1,0 werden Komponentenfehler dagegen immer aktiviert.

### **FaultRepariProbability**

Definiert die generelle Häufigkeit zum Deaktivieren von Komponentenfehlern. Die hier definierte Wahrscheinlichkeit verhält sich analog zu `_FaultActivationProbability`. Bei einem Wert von 0,0 werden Komponentenfehler niemals deaktiviert, während sie bei einem Wert von 1,0 im nachfolgenden Schritt immer deaktiviert werden.

### **HostsCount**

Definiert die Anzahl der in der Simulation verwendeten Hosts. Benötigt wird dieser Wert, damit zu jedem verwendeten Host eine SSH-Verbindung aufgebaut werden kann.

### NodeBaseCount

Definiert die Anzahl der Nodes auf Host1. Auf Host2 wird die Hälfte der Nodes verwendet. Benötigt wird dieser Wert, um mithilfe der REST-API auf die Hadoop-Nodes zugreifen zu können, um die Daten der YARN-Container zu ermitteln.

### ClientCount

Definiert die Anzahl der zu simulierenden Clients. Da jeder Client gleichzeitig nur eine Anwendung startet, wird dadurch gleichzeitig definiert, wie viele Anwendungen gleichzeitig auf dem Cluster ausgeführt werden sollen.

Eine Besonderheit bildet die Eigenschaft **PrecreatedInputs**. Es definiert, ob die ausgeführten Anwendungen auf dem Cluster vorab generierte Eingabedaten nutzen oder alle Eingabedaten während der Ausführung selbst generieren. Der Unterschied zwischen beiden Varianten liegt darin, dass vorab generierte Eingabedaten in einem anderen Verzeichnis im HDFS gespeichert sind und während der Simulation die Eingabedaten aus diesem Verzeichnis gelesen werden. Wenn keine Eingabedaten vorab generiert werden, werden als Eingabeverzeichnis für die Anwendungen die Ausgabeverzeichnis der entsprechenden Benchmarks genutzt, die die dafür benötigten Daten generieren. Die Eigenschaft **RecreatePreInputs** definiert hierfür, ob bereits bestehende Eingabedaten neu generiert werden, was standardmäßig nicht der Fall ist bzw. dieses Feld auf **false** gesetzt ist. Der genaue Ablauf der Bereitstellung der Eingabedaten wird in

Vorabgenerierung der Eingabedaten irgendwo schreiben und hier drauf verweisen

beschrieben.

Die Auswirkungen der in `InitModel()` definierten Einstellung `ModelSettings.HostMode` wird bereits in

`ModelSettings.HostMode` beschrieben und hier verweisen

beschrieben.

Die direkt im Anschluss an die Initialisierung des Simulators ausgerufene Methode `CollectYarnNodeFaults()` ermittelt alle im initialisierten Modell enthaltenen Komponentenfehler, die mit dem `NodeFaultAttribute` markiert sind:

```

1 private FaultTuple[] CollectYarnNodeFaults(Model model)
2 {
3     return (from node in model.Nodes
4         from faultField in node.GetType().GetFields()
5         where typeof(Fault).IsAssignableFrom(faultField.FieldType)
6
7         let attribute = faultField.GetCustomAttribute<NodeFaultAttribute>()
8         where attribute != null
9
10        let fault = (Fault)faultField.GetValue(node)
11

```



```
12         select Tuple.Create(fault, attribute, node, new IntWrapper(0),  
13                               new IntWrapper(0))  
14     ).ToArray();  
}
```

Listing 6.3: Ermitteln der Komponentenfehler mit dem `NodeFaultAttribute`

Die gefundenen Komponentenfehler werden als Array aus Tupel, bestehend aus dem Komponentenfehler selbst, dem Attribut sowie dem dazugehörigen Node zurückgegeben. Zur Speicherung hierfür dient der Typ `FaultTuple`, welcher ein Alias für das hierfür genutzte `Tuple<T>` darstellt. Die jeweiligen Instanzen der Attribute und Nodes werden für die in Abschnitt 6.1.3 beschriebene Aktivierung der dazugehörigen Komponentenfehler benötigt. Die beiden im Tupel gespeicherten Instanzen des `IntWrapper` dienen zur Speicherung der Anzahl der Aktivierungen bzw. Deaktivierungen der Komponentenfehler. Da der Wert einer Struktur wie `int` nicht direkt in einem Tupel geändert werden kann, dient die Klasse `IntWrapper` hierfür als Adapter.

### 6.1.3. Ablauf eines Simulations-Schrittes

Der Ablauf eines Schrittes lässt sich in die folgenden fünf Abschnitte einteilen. Während die Aktivierung und Deaktivierung der Komponentenfehler komplett außerhalb des ausgeführten Modells erfolgt (durch die in Listing 6.1 aufgerufene `HandleFaults()`-Methode), werden die anderen Abschnitte durch die `Update()`-Methode des `YarnControllers` innerhalb des Modells während der Ausführung eines Simulations-Schrittes ausgeführt. Die Ausgaben während eines Schrittes werden dagegen gemischt durchgeführt.

#### Aktivierung und Deaktivierung der Komponentenfehler

Zur Aktivierung der Komponentenfehler gibt es drei Einzelschritte. Der erste Schritt ist die Prüfung, ob der Fehler bereits aktiviert wurde. Bei einem derzeit nicht injizierten Komponentenfehler, wird im zweiten Schritt geprüft, ob der Fehler aktiviert werden soll bevor er im dritten Schritt im realen Cluster injiziert wird.

Zur Entscheidung, ob ein Komponentenfehler aktiviert wird, hängt von folgenden Parametern ab:

- Von der Auslastung des Nodes im vorhergehenden Simulationsschritt,
- von der in `ModelSettings.FaultActivationProbability` definierten generellen Wahrscheinlichkeit zur Fehleraktivierung,
- sowie von einer Zufallszahl.

Ob ein Komponentenfehler aktiviert wird, wird folgendermaßen anhand dieser Parameter berechnet:

```
1 var node = Nodes.First(n => n.Name == nodeName);
2 var nodeUsage = (node.MemoryUsage + node.CpuUsage) / 2;
3
4 if(nodeUsage < 0.1) nodeUsage = 0.1;
5 else if(nodeUsage > 0.9) nodeUsage = 0.9;
6
7 NodeUsageOnActivation = nodeUsage; // for using on repairing
8
9 var faultUsage = nodeUsage * ActivationProbability * 2;
10
11 var probability = 1 - faultUsage;
12 var randomValue = RandomGen.NextDouble();
13 Logger.Info($"Activation probability: {probability} < {randomValue}");
14 return probability < randomValue;
```

Listing 6.4: Berechnung der Aktivierung von Komponentenfehlern (zusammengefasst).

Die Entscheidung zur Deaktivierung eines Komponentenfehlers verhält sich analog. Anstatt der generellen Aktivierungswahrscheinlichkeit in `ModelSettings.FaultActivationProbability` wird hierbei die generelle Wahrscheinlichkeit zur Deaktivierung in `ModelSettings.FaultRepairProbability` genutzt. Außerdem spielt bei der Deaktivierung die Auslastung des Nodes zum Zeitpunkt der Aktivierung eine Rolle, welche hierzu in Zeile 7 in Listing 6.4 entsprechend gespeichert wird. Der grundlegende Algorithmus zur Entscheidung ist jedoch gleich.

### Ausführung Benchmarks

Damit die Ausführung der Benchmarks vor dem Monitoring der Anwendungen sowie dem Auswerten der Constraints durch das Oracle stattfindet, wird die Ausführung der Benchmarks ebenfalls durch den `YarnController` initiiert. Dazu wird vom `YarnController` aus für jeden Client die entsprechende Methode aufgerufen, welche ihrerseits den in Abschnitt 5.3 erläuterten `BenchmarkController` nutzt, um den folgenden Benchmark zu bestimmen und im Falle eines Wechsels des Benchmarks diesen zu starten:

```
1 public void UpdateBenchmark()
2 {
3     var benchChanged = BenchController.ChangeBenchmark();
4
5     if(benchChanged)
6     {
7         StopCurrentBenchmark();
8         StartBenchmark(BenchController.CurrentBenchmark);
9     }
10 }
```

Listing 6.5: Auswahl und Start des nachfolgenden Benchmarks (gekürzt). Die Methode `BenchmarkController.ChangeBenchmark()` ist in Listing 5.2 zu sehen.

Da ein Client auf dem Cluster nur eine Anwendung gleichzeitig ausführt, wird zunächst der zuvor ausgeführte Benchmark abgebrochen. Bevor der neue Benchmark im Anschluss auf dem Cluster gestartet werden kann, wird zunächst geprüft, ob das Ausgabeverzeichnis der Anwendung im HDFS vorhanden ist und gelöscht, da die Anwendung auf dem Cluster andernfalls nicht gestartet werden kann. Beim Starten der zum Benchmark zugehörigen Anwendung wird zunächst solange gewartet, bis der Anwendung vom RM eine *Application ID* zugewiesen wurde, da diese in einer *YarnApp*-Instanz sowie in *Client.CurrentExecutingAppId* gespeichert wird. Sollte keine *YarnApp*-Instanz mehr verfügbar sein, wird stattdessen eine *OutOfMemoryException* ausgelöst, da während der Simulation keine neuen Instanzen erzeugt werden dürfen (vgl. Abschnitt 2.1).

### Monitoring der ausgeführten Anwendungen

Bevor das Monitoring der Anwendungen durchgeführt wird, wird zunächst fünf Sekunden gewartet, bis der *AppMstr* sowie weitere Container der Anwendung allokiert bzw. gestartet wurden. Diese Wartezeit ist prinzipiell optional, wird hier jedoch genutzt, damit die Auslastung des Clusters besser ermittelt werden kann. Die Wartezeit vor dem Monitoring ist bereits in der in Unterabschnitt 6.1.1 beschriebenen Mindestdauer eines Schrittes enthalten.

Beim Monitoring werden zunächst die Daten der Nodes, danach die der Anwendungen, ihrer Attempts und zum Abschluss deren Container ermittelt. Für das Monitoring selbst gibt es zwei Ausführungsvarianten. Die eine Variante liegt darin, dass jede *IYarnComponent* (also Nodes, Anwendungen, Attempts und Container) jeweils ihre eigenen Daten ermittelt. Entwickelt wurde diese Variante vor allem für das Monitoring durch die entsprechenden Kommandozeilen-Befehle. Die zweite Variante, welche optimal zur Nutzung der REST-API von Hadoop ist, liegt darin, dass die jeweils übergeordnete Komponente alle Daten für all ihre jeweils untergeordneten Komponenten ermittelt und zur Speicherung übergibt. Unterschieden werden die beiden Variante durch die Variable *IYarnComponent.IsSelfMonitoring*:

```
1 public void MonitorStatus()
2 {
3     if(IsSelfMonitoring)
4     {
5         var parsed = Parser.ParseAppDetails(AppId);
6         if(parsed != null)
7             SetStatus(parsed);
8     }
9
10    var parsedAttempts = Parser.ParseAppAttemptList(AppId);
11    foreach(var parsed in parsedAttempts)
12    {
13        var attempt = // get existing or empty attempt instance
14        if(attempt == null)
```

```
15      // throw OutOfMemoryException
16
17      attempt.AppId = AppId;
18      attempt.IsSelfMonitoring = IsSelfMonitoring;
19      if(IsSelfMonitoring)
20          attempt.AttemptId = parsed.AttemptId;
21      else
22      {
23          attempt.SetStatus(parsed);
24          attempt.MonitorStatus();
25      }
26  }
27 }
```

Listing 6.6: Monitoring der Anwendungen (gekürzt). Wenn `IsSelfMonitoring` auf `false` gesetzt ist, werden die Daten der Anwendung selbst bereits vom `YarnController` ermittelt und mithilfe von `YarnApp.SetStatus` gespeichert, analog zu den Attempts, deren Status hier bereits gespeichert wird.

Die `OutOfMemoryException` im vorangegangenen Listing 6.6 ist analog zur gleichen Ausnahme beim Starten der Anwendung und wird dann ausgelöst, wenn bereits alle `YarnAppAttempt`-Instanzen für diese Anwendung belegt sind.

Das Monitoring der Container bietet eine Besonderheit. Während bei Anwendungen und Attempts auch die Daten von beendeten Anwendungen ermittelt und gespeichert werden, ist dies bei beendeten Containern nicht der Fall. Das Monitoring für Container wird nur für zum Zeitpunkt des Monitoring aktive bzw. allokierte Container durchgeführt. Während bei den Anwendungen und Attempts auch solche, deren Daten ausschließlich beim TLS gespeichert sind, ermittelt werden, werden die Daten des TLS bei Containern nur als Ergänzung der Daten von derzeit ausgeführten Containern vom RM genutzt. Da Container nur während der Laufzeit von Anwendungen bzw. Attempts zu deren Ausführung existieren, werden die beim vorherigen Schritt ermittelten Container-Daten gelöscht, bevor die aktuellen Daten der Container eines Attempts ermittelt werden.

### Validierung durch das Oracle

Im direkten Anschluss an das Monitoring erfolgt die Validierung der Constraints durch das Oracle. Das Oracle validiert hierbei analog zum Monitoring zunächst die Nodes und danach die Anwendungen, Attempts und Container auf ihre Constraints. Hierbei wird zunächst überprüft, ob die in Abschnitt 3.1 beschriebenen funktionalen Anforderungen an Hadoop in Form der in

constraint implementierung

implementierten Constraints für die jeweiligen Komponenten noch erfüllt werden können. Ist das nicht der Fall, wird dies geloggt und die weiteren Komponenten geprüft.

Das Oracle überprüft auch, ob für das Cluster eine weitere Rekonfiguration möglich ist. Dies ist dann der Fall, wenn noch mindestens ein Node vorhanden ist, der keine Fehler aufweist und damit den *State Running* hat:

```
1 public bool IsReconfPossible()
2 {
3     Logger.Debug("Checking if reconfiguration is possible");
4
5     var isReconfPossible = ConnectedNodes.Any(n => n.State == ENodeState
6         .RUNNING);
7     if(!isReconfPossible)
8     {
9         Logger.Error("No reconfiguration possible!");
10        throw new Exception("No reconfiguration possible!");
11    }
12    return true;
13 }
```

Listing 6.7: Prüfung nach der Möglichkeit weiterer Rekonfigurationen

Ist eine Rekonfiguration nicht mehr möglich, wird durch die hierbei ausgelöste *Exception* die gesamte Simulation abgebrochen.

Zum Abschluss eines Schrittes werden die in Unterabschnitt 3.2.1 beschriebenen Behauptungen an das Testverfahren selbst validiert. Hierbei können jedoch nicht alle Behauptungen in Form von Constraints durch das Oracle automatisch während der Ausführung validiert werden. Von den implementierten Constraints können zudem nicht alle direkt innerhalb des Modells während der Ausführung eines Simulations-Schrittes validiert werden, weshalb außerhalb der Simulation ebenfalls Constraints definiert sind, die zum Abschluss der Simulation geprüft werden (vgl.

constraint implementierung

).

### Ausgaben während eines Schrittes

Die wesentlichen Ausgaben während eines Tests wurden bereits in Unterabschnitt 3.2.3 definiert und beschrieben. Neben diesen Daten werden im Programmlog weitere Daten gespeichert, damit die Ausführung eines Testfalles besser nachvollzogen werden kann. Zudem werden alle Ein- und Ausgabedaten der SSH-Verbindungen zwischen dem Modell und dem realen Cluster in einer eigenen Log-Datei gespeichert. Dieses SSH-Log dient dazu, die Ursache von unerwarteten Fehlern herauszufinden.

Neben den bereits beschriebenen Daten werden im Programmlog folgende Daten gespeichert:

- Verbundene SSH-Verbindungen mit ihrer ID zur besseren Zuordnung im SSH-Log
- Ausführung der Erstellung von vorab generierten Eingabedaten

- Vollständiger Pfad des Setup-Scriptes (vgl. Abschnitt 4.4)
- URL des Controllers zur Nutzung der REST-API
- Vorschau auf bzw. derzeit vom `BenchmarkController` ausgewählte Benchmarks
- Ausführung von Komponentenfehlern
- Diagnostik-Daten der YARN-Komponenten
- Welche Constraints bei welchen Komponenten verletzt wurden
- Die Information, wenn eine Rekonfiguration nicht möglich ist (vgl. Listing 6.7)

Nach Abschluss der Simulation wird ein erneutes Monitoring des gesamten Clusters durchgeführt und der hierbei ermittelte Status als finaler Clusterstatus ausgegeben. Zudem werden einige statistische Kenndaten zur Simulation ausgegeben:

- Gesamtdauer der Simulation
- Anzahl erfolgreicher Schritte
- Anzahl der maximal möglichen, aktivierbaren Komponentenfehler
- Anzahl aktivierter und deaktivierter Komponentenfehler
- Letzter ermittelter MARP-Wert
- Anzahl aller ausgeführten, erfolgreicher, nicht erfolgreicher sowie abgebrochener Anwendungen
- Anzahl aller ausgeführten Attempts
- Anzahl aller während der Ausführung erkannten Container
- Anzahl aller validierten Constraints und fehlerhaften Constraints, getrennt nach System und Test (SuT)- und Testsystem-Constraints

Ein möglicher Programmlog sowie das exakte Ausgabeformat für eine Ausführung eines Testfalls findet sich in Anhang C.

#### 6.1.4. Weitere mit der Simulation zusammenhängende Methoden

Neben der Ausführung der Simulation mit und ohne der Möglichkeit zur Aktivierung der Komponentenfehler gibt es noch einige weitere Methoden, die mit der Simulation zusammenhängen. Darüber besteht die Möglichkeit, die vorab generierten Eingabedaten für die Simulation, ohne die Simulation selbst auszuführen, zu generieren. Da die Generierung der Eingabedaten nur dann durchgeführt wird, wenn die Verzeichnisse im HDFS noch nicht vorhanden sind (und somit auch die Daten selbst nicht), besteht auch die Möglichkeit, die bestehenden Eingabedaten zu löschen und anschließend neu zu generieren

vgl. abschnitt benchcontroller damit und dann evtl. neu formulieren

. Zudem kann die Simulation der durch den `BenchmarkController` ausgewählten Benchmarks direkt und ohne die Ausführung der gesamten Simulation durchgeführt werden:

```
1 public void SimulateBenchmarks()
2 {
3     for(int i = 1; i <= _ClientCount; i++)
4     {
5         var seed = _BenchmarkSeed + i;
6         var benchController = new BenchmarkController(seed);
7         Logger.Info($"Simulating Benchmarks for Client {i} with Seed {seed}");
8         for(int j = 0; j < _StepCount; j++)
9         {
10             benchController.ChangeBenchmark();
11             Logger.Info($"Step {j}: {benchController.CurrentBenchmark.Name}");
12         }
13     }
14 }
```

Listing 6.8: Simulation der auszuführenden Benchmarks

## 6.2. Generierung der Mutanten

Zur Entwicklung der für die Mutationstests verwendeten Mutanten wurde der von Groce u. a. in [40] vorgestellte **Universalmutator**<sup>1</sup> genutzt. Der Universalmutator ist ein Tool, das den vorhandenen Quellcode eines Programmes verändert, sodass damit Mutationstests durchgeführt werden können. Diese werden vor allem in der Forschung eingesetzt, um Testsysteme zu verifizieren, in dem das SuT verändert wird. Ziel hierbei ist es, mithilfe des Testsystems zu erkennen, dass das SuT verändert wurde bzw. nicht korrekt funktioniert.

### Allgemeines zu Mutationstests in Grundlagen?

Der Universalmutator kann zum Entwickeln von Mutationstests hierbei nicht nur innerhalb einer bestimmten Umgebung bzw. Programmiersprache, sondern prinzipiell für alle Programmiersprachen eingesetzt werden. Dies wird dadurch ermöglicht, dass die vom Universalmutator generierten Mutanten basierend auf einem oder mehreren Regelsätzen durchgeführt werden und damit der Quellcode verändert wird. So kann vom Universalmutator Quellcode u. A. in den Sprachen Python, Java, C/C++ oder Swift mutiert werden [40].

Da bei der Ausführung des Universalmutators auch zahlreiche Mutanten erzeugt werden, die nicht kompiliert bzw. ausgeführt werden können, nutzt das Tool die Compiler der jeweiligen Sprache zur Validierung der generierten Mutationen. Ein validierter Mutant zeichnet sich hierbei dadurch aus, dass dieser durch den Original-Compiler

<sup>1</sup><https://github.com/agroce/universalmutator>

der jeweiligen Sprache kompiliert werden kann und die generierten Objektdateien bzw. Bytecode nicht dem nicht-mutierten Original oder anderen bereits generierten Mutationen entsprechen [40]. Diese Validierung kann mithilfe von entsprechenden Startparametern durch ein benutzerdefiniertes Programm durchgeführt werden oder alternativ nicht durchgeführt werden [40, 41].

Da in dieser Fallstudie nicht nur Hadoop bzw. die Selfbalancing-Komponente getestet werden soll, sondern vor allem das in den vorherigen Abschnitten und Kapiteln beschriebene Testsystem, wurden auch Mutationstests erstellt. Hierbei wurden mithilfe des Universalmutators insgesamt 431 valide Mutationen aus dem Quellcode der Selfbalancing-Komponente generiert. Von allen validen Mutationen wurden anschließend für jede der vier Klassen der Selfbalancing-Komponente jeweils ein Mutant zufällig ausgewählt, welche als Basis für die in dieser Fallstudie verwendeten Mutationstests dienen:

1. Zur Ermittlung der Veränderung des MARP-Wertes muss zunächst der jeweils aktuelle Arbeitsspeicher-Verbrauch im Cluster eingelesen werden. Dies geschieht im **Controller** mithilfe einer **for**-Schleife, mit der der Speicherverbrauch im Cluster nahezu sekundlich aus der **memLog**-Datei eingelesen wird. Der Mutant verändert die Schleifenbedingung, damit die Schleife kein einziges mal ausgeführt wird. Dadurch wird verhindert, dass der Speicherverbrauch des Cluster vom **Controller** eingelesen und verwendet werden kann. Dadurch ist der Speicherverbrauch des Clusters auch nicht für den in [19] vorgestellten Algorithmus der Selfbalancing-Komponente verfügbar.
2. Der **Effectuator** dient dazu, um die Veränderung des MARP-Wertes im Cluster zu speichern. Dazu wird das entsprechende Shell-Script mithilfe der *Bash*-Shell ausgeführt. Der Mutant sorgt dafür, dass anstatt des korrekten Dateipfades der Bash (**/bin/bash**) ein ungültiger Dateipfad (hier **%bin/bash**) aufgerufen wird und somit der neue MARP-Wert nicht in das Cluster übertragen werden kann.
3. Mithilfe des **ControlNodeMonitor** wird das Shell-Script zum Ermitteln der Anzahl der aktiven YARN-Jobs ausgeführt. Dies geschieht in einem eigenen Thread, der mithilfe einer **while**-Schleife, die solange aktiv ist, solange der Thread aktiv ist. Hierbei wird das Script rund einmal pro Sekunde aufgerufen und danach ermittelt, ob hierbei Fehler aufgetreten sind. Hierzu wird einentsprechender **BufferedReader** geöffnet und der Error-Stream des Scriptes eingelesen und anschließend von der Selfbalancing-Komponente ausgegeben. Dies geschieht hierbei mithilfe einer **while**-Schleife, damit der gesamte Fehlertext ausgegeben werden kann. Die Schleifenbedingung, wonach die Rückgabe des **BufferedReaders** solange ausgegeben wird, solange sie nicht **null** ist, wird vom Mutanten so umgekehrt, dass sie solange ausgegeben wird, solange sie **null** ist.
4. Die Klasse **MemUtilization** funktioniert analog wie die **ControlNodeMonitor**-Klasse, führt jedoch das Script zum Auslesen des Arbeitsspeicher-Verbrauches



aus dem Cluster aus. Dieser Mutant verhindert hierbei die komplette Ausführung des entsprechenden Threads, indem die Bedingung der Schleife für den gesamten Thread so verändert wurde, dass diese nur dann ausgeführt wird, wenn der Thread nicht aktiv ist. Dadurch wird verhindert, dass das entsprechende Shell-Script überhaupt ausgeführt wird und der Speicherverbrauch somit nicht ausgelesen wird.

Für jede Mutation wurde ein Mutationsszenario im Rahmen der Plattform Hadoop-Benchmark entwickelt, bei dem keine weitere Mutationen enthalten sind (vgl. Abschnitt 4.4). Zudem wurde ein weiteres Mutationsszenario entwickelt, bei dem alle vier Mutationen enthalten sind.

### 6.3. Auswahl der Testkonfigurationen

Die im in Unterabschnitt 3.2.2 beschriebenen Testkonfigurationen werden mithilfe verschiedener Variablen implementiert. Anhand dieser Konfiguration wurden dynamisch zur Laufzeit die entsprechenden Testfälle generiert, wobei jeder Simulations-Schritt des S#-Simulators einem Testfall entspricht.

Relevant für die Ausführung einer Konfigurationen sind folgende, bereits in Listing 6.2 gezeigte, Eigenschaften:

```
1 public int BenchmarkSeed { get; set; } = Environment.TickCount;
2 public double FaultActivationProbability { get; set; } = 0.25;
3 public double FaultRepairProbability { get; set; } = 0.5;
4 public int HostsCount { get; set; } = 1;
5 public int NodeBaseCount { get; set; } = 4;
6 public int ClientCount { get; set; } = 2;
```

Listing 6.9: Zur Definition einer Testkonfiguration relevante Felder

Da die jeweiligen Auswirkungen der Eigenschaften bereits in Unterabschnitt 6.1.2 erläutert wurden, wird an dieser Stelle hierauf verwiesen.

Zur Festlegung dieser Variablen und damit der Testkonfigurationen wurde zunächst eine Systematik entwickelt, nach welcher die Testfälle durchgeführt werden. Hierfür wurden mithilfe des folgenden Programmcodes zunächst zwei Seeds ermittelt:

```
1 public void GenerateCaseStudyBenchSeeds()
2 {
3     var ticks = Environment.TickCount;
4     var ran = new Random(ticks);
5     var s1 = ran.Next(0, int.MaxValue);
6     var s2 = ran.Next(0, int.MaxValue);
7     Console.WriteLine($"Ticks: 0x{ticks:X}");
8     Console.WriteLine($"s1: 0x{s1:X} | s2: 0x{s2:X}");
9     // Specific output for generating test case seeds:
```

```
10 // Ticks: 0x5829F2
11 // s1: 0xAB4FEDD | s2: 0x11399D3
12 }
```

Listing 6.10: Ermittlung der für die Testkonfigurationen genutzten Basisseeds

Die beiden ermittelten Seeds 0xAB4FEDD und 0x11399D3 wurden jeweils bei jeder Konfiguration zwischen den anderen Variablen genutzt.

Zur Festlegung der Werte zur generellen Wahrscheinlichkeiten zur Aktivierung bzw. Deaktivierung von Komponentenfehlern wurden zunächst über 20.000 mögliche Aktivierungen und Deaktivierungen mit verschiedenen generellen Wahrscheinlichkeiten und Auslastungsgraden der Nodes simuliert. Der dabei für alle Konfigurationen ausgewählte Wert von 0,3 stellt hierbei eine ausgewogene Aktivierung bzw. Deaktivierung der Komponentenfehler bei unterschiedlichen Auslastungsgraden der Nodes dar.

Die Anzahl der Hosts wurde bei einigen Konfigurationen auf 1 festgelegt, bei den meisten liegt diese jedoch bei 2. Die Node-Basisanzahl wurde auf 4 festgelegt, da hierbei das Cluster eine ausreichende Größe besitzt und jedem Node ausreichend Ressourcen zur Verfügung stehen, um Anwendungen auszuführen. Bei einer zu hohen Basisanzahl erhält jeder einzelne Node geringere Ressourcen, was vor allem die Ausführung bei ressourcenintensiven Anwendungen wie z. B. **pentomino** behindert, während bei einer zu geringen das Cluster sehr klein ist und daher keine ausreichende Evaluationsbasis bietet. Die Anzahl der Simulations-Schritte und damit der ausgeführten Testfälle selbst wurde variiert, wodurch in einigen Konfigurationen 5 und in anderen 10 Testfälle ausgeführt werden. Ebenso variiert wurde die Anzahl der simulierten Clients, , die im Bereich von 2, 4 oder 6 Clients liegt.

Alle Konfigurationen wurden mindestens einmal jeweils mit der Selfbalancing-Komponente ohne Mutationen sowie in einem der in Abschnitt 6.2 erläuterten Mutationszenarien ausgeführt. Von den hiermit möglichen 48 Testkonfigurationen wurden die möglichen Konfigurationen mit einem Host und sechs simulierten Clients sowie die möglichen Konfigurationen mit zwei simulierten Clients und zehn Testfällen nicht ausgeführt. Das ergibt für die Evaluation somit eine Datenbasis von 32 grundlegenden Testkonfigurationen. Eine Übersicht der genutzten Testkonfigurationen und der Dauer der jeweiligen Tests ist in Anhang D zu finden.

Bei der Ausführung der Tests zur Evaluation wurden Eingabedaten nicht vorab generiert, sondern während der Ausführung von den Anwendungen direkt generiert. Daher wurde die Minstdauer für einen Simulations-Schritt in allen Fällen auf 25 Sekunden festgelegt, da hierbei ein Großteil der ausgeführten Anwendungen auf dem Cluster erfolgreich beendet werden können. Eine Ausreichende Minstdauer ist vor allem für die Generierung der Eingabedaten für nachfolgende Anwendungen wichtig, da nicht vollständig generierte Daten von abgebrochenen Anwendungen nicht von

nachfolgenden Anwendungen genutzt werden können. Zudem stellt dies eine ausreichende Zeitspanne zur Rekonfiguration von Hadoop dar.

## 6.4. Implementierung der Tests

Genauso wie die Simulation wurde zur Implementierung das NUnit-Framework sowie zur Ausführung der *ReSharper Unit Test Runner*<sup>2</sup> genutzt. Alle zur Ausführung der Testfälle der Fallstudie relevanten Methoden wurden zudem in der Klasse `CaseStudyTests` zusammengefasst, welche die bereits in Abschnitt 6.1 beschriebene Simulation nutzt. Zur Ausführung der Tests wurde folgende Methode entwickelt, bei der mithilfe von NUnit die Testfälle ermittelt werden:

```
1 [Test]
2 [TestCaseSource(nameof(GetTestCases))]
3 public void ExecuteCaseStudy(int benchmarkSeed, double
    faultProbability, int hostsCount, int clientCount, int stepCount,
    bool isMutated)
4 {
5     // write test case parameter to log
6
7     InitInstances();
8     var isFailed = false;
9     try
10    {
11        // Setup
12        StartCluster(hostsCount, isMutated);
13        Thread.Sleep(5000); // wait for startup
14
15        var simTest = new SimulationTests();
16        // save test case parameter to simTest
17
18        // Execution
19        simTest.SimulateHadoopFaults();
20    }
21    // catch exceptions and set isFailed=true
22    finally
23    {
24        // Teardown
25        StopCluster();
26        MoveCaseStudyLogs(/* test case parameter */);
27    }
28    Assert.False(isFailed);
29 }
```

Listing 6.11: Methode zur Ausführung der Testfälle (gekürzt)

<sup>2</sup><https://www.jetbrains.com/resharper/>

Das Starten und Beenden des jeweiligen Cluster dient der automatisierten Ausführung aller Tests inkl. denen mit der mutierten Selfbalancing-Komponente. Dadurch ist es möglich, das Cluster neben dem normalen Szenario auch in einem Mutationsszenario zu starten. Durch das Beenden des Clusters im Finally-Block ist es möglich, bei einer abgebrochenen Simulation andere Testfälle regulär auszuführen, da dadurch das Cluster regulär beendet wird und die Daten des abgebrochenen Testfalls wie bei einem erfolgreichen Test gespeichert werden.

Da die verwendeten Connectoren bzw. SSH-Verbindungen prinzipiell nur einmal initialisiert werden müssen und anschließend für alle auszuführenden Testfälle verwendet werden können, werden diese einmalig in `InitInstances()` initialisiert und anschließend bei jedem weiteren ausgeführten Test wiederverwendet. Eine möglicherweise bereits zuvor verwendete Modell-Instanz wird hier jedoch in jedem Fall genauso wie einige statische Zählvariablen gelöscht bzw. zurückgesetzt.

Mithilfe der im `TestCaseSourceAttribute` referenzierten Methode `GetTestCases()` werden die implementierten Testkonfigurationen ermittelt:

```
1 public string MutationConfig { get; set; } = "mut1234";
2
3 public IEnumerable GetTestCases()
4 {
5     return from seed in GetSeeds()
6           from prob in GetFaultProbabilities()
7           from hosts in GetHostCounts()
8           from clients in GetClientCounts()
9           from steps in GetStepCounts()
10          from isMut in GetIsMutated()
11
12          where !(hosts == 1 && clients >= 6)
13          where !(clients <= 2 && steps >= 10)
14          select new TestCaseData(seed, prob, hosts, clients, steps,
15                                 isMut);
16
17 private IEnumerable<int> GetSeeds()
18 {
19     yield return 0xAB4FEDD;
20     yield return 0x11399D3;
21 }
```

Listing 6.12: Implementierung der Testfälle (gekürzt). Die hier nicht gezeigten Methoden zur Rückgabe der implementierten Werte wie `GetFaultProbabilities()` sind nach dem gleichen Schema aufgebaut wie `GetSeeds()`. Mithilfe der Eigenschaft `MutationConfig` erfolgt die Auswahl des zu verwendeten Mutationsszenarios.

Hierbei werden nur Konfigurationen generiert, auf denen die in Abschnitt 6.3 genannten Bedingungen zutreffen, womit anstatt den möglichen 48 Testfällen nur die gewählten 32 generiert werden.

Damit die bei der Ausführung der Tests generierten Logs einfacher zur Evaluation genutzt werden können, werden die angefallenen Logdateien nach jeder Ausführung in ein entsprechendes Verzeichnis verschoben. Hierbei werden die Logdateien gemäß der Parameter der Testkonfiguration wie folgt umbenannt:

```
1 var todayStrShort = DateTime.Today.ToString("yyMMdd");
2 var mutated = isMutated ? "MT" : "MF";
3 var faultProbStr = faultProbability.ToString(CultureInfo.
    InvariantCulture);
4 var baseFileName = $"0x{benchmarkSeed:X8}-{faultProbStr}F-{hostsCount:
    D1}H-{clientCount:D1}C-{stepCount:D2}S-{mutated}-{todayStrShort}";
```

Listing 6.13: Bestimmung des Dateinamens zur Umbenennung der Logdateien

Da beim Monitoring immer die Daten aller auf dem Cluster ausgeführten Anwendungen übertragen und im SSH-Log gespeichert werden, hat das Neustarten des Clusters bei jedem Testfall zudem den Nebeneffekt, dass im SSH-Log keine Daten von ausgeführten Anwendungen eines anderen Testfalls enthalten sind.

## 7. Evaluation der Ergebnisse

### Einleitungstext

### 7.1. Übersicht der ausgeführten Tests

In Abschnitt 6.3 wurden 32 Testkonfigurationen ermittelt, die mithilfe des in dieser Fallstudie entwickelten Testansatzes insgesamt 42 mal ausgeführt wurden. Die meisten Konfigurationen wurden hierbei jeweils einmal ausgeführt, 6 Konfigurationen wurden auch mehrmals ausgeführt. Die Gründe für eine mehrfache Ausführung einzelner Konfigurationen sind in im Rahmen der entsprechenden Auffälligkeiten bzw. Fehler beschrieben. Eine Übersicht aller Testkonfigurationen und deren Ausführungen findet sich in Anhang D.

Bei der Auswertung der Programmlogs der einzelnen Tests musste zudem beachtet werden, dass die jeweiligen Monitoring-Informationen nur Momentaufnahmen bilden. Vor allem bei längeren Schritten werden vom RM sehr viele Anpassungen vorgenommen, die aufgrund der Struktur eines Simulations-Schrittes (vgl. Unterabschnitt 6.1.3) nicht erkannt werden.

### 7.2. Statistische Kenndaten

Die Dauer aller Simulationen betrug 4:06:03 Stunden, die gesamte Ausführungsdauer inkl. Starten und Beenden des Clusters bei jeder Konfiguration betrug 5:07:47 Stunden. Von den 280 Testfällen, die ausgeführt hätten sollen, wurden nur 215 Testfälle (77 %) ausgeführt. Der Grund für den Abbruch von 13 Tests liegt im in Abschnitt 6.1.3 beschriebenen Abbruch der Simulation, wenn keine Rekonfiguration des Clusters mehr möglich ist, also bei allen Nodes ein Komponentenfehler injiziert und dies beim Monitoring erkannt wurde.

Insgesamt wurde bei allen Tests 419 Komponentenfehler aktiviert (14 % von 2980 möglichen), von denen jedoch nicht alle injiziert wurden, da bei einigen Testfällen beide Komponentenfehler der Nodes gleichzeitig aktiviert wurden. In diesen Fällen überwog die Aktivierung es Komponentenfehlers, der den Node komplett beendet. Von allen aktivierten Komponentenfehlern wurden während der Simulationen 251 Komponentenfehler deaktiviert bzw. repariert, was eine Quote von 60 % ergibt. In 4 der ausgeführten Testfällen wurde jedoch kein einziger Komponentenfehler deaktiviert, weshalb die Tests der Konfigurationen 4, 5.1, 5.2 und 6 entsprechend frühzeitig abgebrochen wurden.

Bei den 42 Tests wurden 393 Anwendungen im Cluster gestartet, von denen 200 (51 %) erfolgreich beendet wurden, nicht erfolgreich waren 102 (26 %). Vorzeitig abgebrochen wurden 49 Anwendungen (12 %), was 42 Anwendungen macht, die am Ende der Simulationen noch ausgeführt wurden. Nicht eingerechnet sind hier 25 nicht gestartete Anwendungen, die Gründe hierfür sind in Unterabschnitt 7.3.8 erläutert. Für die gestarteten Anwendungen wurden 532 Attempts mit einem AppMstr allokiert, was 1,35 Attempts pro Anwendung ergibt. Auffällig ist hierbei, dass mit 200 Attempts ein Attempt mehr aufgrund eines AppMstr-Timeouts abgebrochen wurde, als erfolgreich beendet wurden. 30 weitere Attempts wurden aufgrund eines Fehlers im Map-Task abgebrochen, 12 weitere terminierten mit dem Exitcode -100, was ebenfalls auf Fehler hindeutet. Das macht dadurch eine Quote von 45,5 % aller Attempts, die nicht erfolgreich abgeschlossen werden konnten. Beim Monitoring wurden 3039 Anwendungs-Container erkannt, was im Schnitt 7,73 Container pro Anwendung bzw. 5,71 pro Attempt ergibt. Da bei den zu startenden Anwendungen einige kleine und einige sehr ressourcenintensive Anwendungen enthalten sind (vgl. Abschnitt 5.2), kann sich die Anzahl der Container zwischen den einzelnen Anwendungen sehr unterscheiden.

Vom Oracle wurden bei allen Tests zusammengezählt 74.051 Constraints validiert, von denen 541 falsifiziert wurden (0,73 %). Die meisten ungültigen Constraints hatten hierbei die Konfigurationen 31 und 32 mit 40 bzw. 42 Constraints (von jeweils 5140 geprüften), die höchste Quote Konfiguration 8 mit 1,97 % (13 von 661) der Constraints. Der Hauptgrund für die teilweise sehr hohe Anzahl an ungültiger Constraints vor allem liegt darin, dass die Constraints für fehlerhaften Anwendungen auch in nachfolgenden Testfällen innerhalb einer Ausführung einer Testkonfiguration als ungültig erkannt werden. Dies resultiert in bis zu 34 ungültigen Constraints für fehlerhafte Anwendungen bei den einzelnen Tests.

## 7.3. Erkenntnisse der Evaluation

### Zusammenfassung

### 7.3.1. Betrachtung der MARP-Werte

Bei der Betrachtung der MARP-Werte lässt sich generell sagen, dass die Selfbalancing-Komponente den MARP-Wert entsprechend der Auslastung des Clusters anpasst. Während bei allen Testkonfigurationen, bei denen alle 4 Mutationen aktiv waren, der MARP-Wert unverändert blieb, wurde er bei 16 von 20 Ausführungen der 16 Konfigurationen ohne Mutationen verändert:

Da er in den Konfigurationen 1 und 7 bei der jeweils ersten Ausführung nicht verändert wurde, wurden beide Konfigurationen erneut ausgeführt, wobei der MARP-Wert bei letzterem mehrmals erhöht wurde, bevor er im finalen Clusterstatus auf 1 gesetzt wurde.

Konf.	1.1	1.2	3	5.1	5.2	7.1	7.2	9.1	9.2	11
Wert	0,100	0,100	0,474	0,242	0,100	0,100	1,000	0,269	0,175	0,539

Konf.	13	15	17	19	21	23	25	27	29	31
Wert	0,356	0,368	0,731	0,430	0,335	0,498	0,521	,0819	0,273	0,333

Tabelle 7.1.: Finale MARP-Werte der Testkonfigurationen ohne Mutanten

Bei der Konfiguration 1 wurde der Wert dagegen bei keiner der beiden Ausführungen verändert.

Dies liegt sehr wahrscheinlich daran, dass in Konfiguration 1 maximal zwei Anwendungen gleichzeitig gestartet werden. In den beiden konkreten Ausführungen wurden die jeweiligen Anwendungen jedoch vergleichsweise schnell beendet. Zudem wurden in den zusammen 10 Testfällen nur 8 Anwendungen gestartet, weshalb die Anwendungen auch ohne eine Anpassung des MARP-Wertes genügend Ressourcen zur Verfügung hatten. Bei der Testkonfiguration 7 ist dies ähnlich, wobei die gesamte Last auf mehrere Nodes verteilt wird. Der Test 7.2 zeigt jedoch auch, dass es stark abhängig davon ist, wie die Last im Cluster verteilt wird.

### 7.3.2. Erkennung der Mutanten

### 7.3.3. Aktivierung und Deaktivierung der Komponentenfehler

### 7.3.4. Nicht erfolgreich abgeschlossene Anwendungen

### 7.3.5. Rekonfiguration nicht möglich

### 7.3.6. Nicht erkannte oder gespeicherte AppMstr-Nodes

### 7.3.7. Nicht erkannte, injizierte bzw. reparierte Komponentenfehler

### 7.3.8. Nicht gestartete Anwendungen



## **8. Reflexion und Ausblick**

# Literatur

- [1] M. Polo u. a. „Test Automation“. In: *IEEE Software* 30.1 (Jan. 2013), S. 84–89. ISSN: 0740-7459. DOI: 10.1109/MS.2013.15.
- [2] Orna Grumberg, EM Clarke und DA Peled. „Model checking“. In: (1999).
- [3] A. Habermaier u. a. „Runtime Model-Based Safety Analysis of Self-Organizing Systems with S#“. In: *2015 IEEE International Conference on Self-Adaptive and Self-Organizing Systems Workshops*. Sep. 2015, S. 128–133. DOI: 10.1109/SASOW.2015.26.
- [4] Axel Habermaier, Johannes Leupolz und Wolfgang Reif. „Unified Simulation, Visualization, and Formal Analysis of Safety-Critical Systems with S#“. In: *Critical Systems: Formal Methods and Automated Verification: Joint 21st International Workshop on Formal Methods for Industrial Critical Systems and 16th International Workshop on Automated Verification of Critical Systems, FMICS-AVoCS 2016, Pisa, Italy, September 26-28, 2016, Proceedings*. Hrsg. von Maurice H. ter Beek, Stefania Gnesi und Alexander Knapp. Cham: Springer International Publishing, 2016, S. 150–167. ISBN: 978-3-319-45943-1. DOI: 10.1007/978-3-319-45943-1\_11. URL: [https://doi.org/10.1007/978-3-319-45943-1\\_11](https://doi.org/10.1007/978-3-319-45943-1_11).
- [5] Benedikt Eberhardinger u. a. „Back-to-Back Testing of Self-organization Mechanisms“. In: *Testing Software and Systems: 28th IFIP WG 6.1 International Conference, ICTSS 2016, Graz, Austria, October 17-19, 2016, Proceedings*. Hrsg. von Franz Wotawa, Mihai Nica und Natalia Kushik. Cham: Springer International Publishing, 2016, S. 18–35. ISBN: 978-3-319-47443-4. DOI: 10.1007/978-3-319-47443-4\_2. URL: [https://doi.org/10.1007/978-3-319-47443-4\\_2](https://doi.org/10.1007/978-3-319-47443-4_2).
- [6] Axel Habermaier. *Model Checking*. 10. Mai 2016. URL: <https://github.com/isse-augsburg/sssharp/wiki/Model-Checking> (besucht am 30.05.2018).
- [7] Apache Software Foundation. *Welcome to Apache<sup>TM</sup>Hadoop®!* 18. Dez. 2017. URL: <https://hadoop.apache.org/> (besucht am 27.12.2017).
- [8] zuletzt bearbeitet von XingWang. *Powered by Apache Hadoop*. 5. Apr. 2018. URL: <https://wiki.apache.org/hadoop/PoweredBy> (besucht am 24.06.2018).
- [9] Jeffrey Dean und Sanjay Ghemawat. „MapReduce: Simplified Data Processing on Large Clusters“. In: *Commun. ACM* 51.1 (Jan. 2008), S. 107–113. ISSN: 0001-0782. DOI: 10.1145/1327452.1327492. URL: <http://doi.acm.org/10.1145/1327452.1327492>.
- [10] Jeffrey Dean und Sanjay Ghemawat. „MapReduce: A Flexible Data Processing Tool“. In: *Commun. ACM* 53.1 (Jan. 2010), S. 72–77. ISSN: 0001-0782. DOI: 10.1145/1629175.1629198. URL: <http://doi.acm.org/10.1145/1629175.1629198>.
- [11] Apache Software Foundation. *MapReduce Tutorial*. 29. Juni 2015. URL: <http://hadoop.apache.org/docs/r2.7.1/hadoop-mapreduce-client/hadoop-mapreduce-client-core/MapReduceTutorial.html> (besucht am 02.01.2018).
- [12] Kyong-Ha Lee u. a. „Parallel Data Processing with MapReduce: A Survey“. In: *SIGMOD Rec.* 40.4 (Jan. 2012), S. 11–20. ISSN: 0163-5808. DOI: 10.1145/2094114.2094118. URL: <http://doi.acm.org/10.1145/2094114.2094118>.

- [13] Vinod Kumar Vavilapalli u. a. „Apache Hadoop YARN: Yet Another Resource Negotiator“. In: *Proceedings of the 4th Annual Symposium on Cloud Computing. SOCC '13*. Santa Clara, California: ACM, 2013, 5:1–5:16. ISBN: 978-1-4503-2428-1. DOI: 10.1145/2523616.2523633. URL: <http://doi.acm.org/10.1145/2523616.2523633>.
- [14] Apache Software Foundation. *Apache Hadoop NextGen MapReduce (YARN)*. 29. Juni 2015. URL: <https://hadoop.apache.org/docs/r2.7.1/hadoop-yarn/hadoop-yarn-site/YARN.html> (besucht am 27.12.2017).
- [15] Apache Software Foundation. *The YARN Timeline Server*. 29. Juni 2015. URL: <http://hadoop.apache.org/docs/r2.7.1/hadoop-yarn/hadoop-yarn-site/TimelineServer.html> (besucht am 27.01.2018).
- [16] Apache Software Foundation. *HDFS Architecture*. 29. Juni 2015. URL: <http://hadoop.apache.org/docs/r2.7.1/hadoop-project-dist/hadoop-hdfs/HdfsDesign.html> (besucht am 27.12.2017).
- [17] Apache Software Foundation. *HDFS Users Guide*. 29. Juni 2015. URL: [http://hadoop.apache.org/docs/r2.7.1/hadoop-project-dist/hadoop-hdfs/HdfsUserGuide.html#Secondary\\_NameNode](http://hadoop.apache.org/docs/r2.7.1/hadoop-project-dist/hadoop-hdfs/HdfsUserGuide.html#Secondary_NameNode) (besucht am 27.03.2018).
- [18] Apache Software Foundation. *Hadoop: Capacity Scheduler*. 29. Juni 2015. URL: <http://hadoop.apache.org/docs/r2.7.1/hadoop-yarn/hadoop-yarn-site/CapacityScheduler.html> (besucht am 21.01.2018).
- [19] Bo Zhang u. a. „Self-Balancing Job Parallelism and Throughput in Hadoop“. In: *16th IFIP WG 6.1 International Conference on Distributed Applications and Interoperable Systems (DAIS)*. Hrsg. von Márk Jelasity und Evangelia Kalyvianaki. Bd. LNCS-9687. Distributed Applications and Interoperable Systems. Heraklion, Crete, Greece: Springer, Juni 2016, S. 129–143. DOI: 10.1007/978-3-319-39577-7\_11. URL: <https://hal.inria.fr/hal-01294834>.
- [20] Rudolph Emil Kálmán. „A new approach to linear filtering and prediction problems“. In: *Journal of basic Engineering* 82.1 (1960), S. 35–45.
- [21] Reiner Marchthaler und Sebastian Dingler. *Kalman-Filter*. Wiesbaden: Springer Vieweg, 2017. ISBN: 9783658167271.
- [22] Urs Strukov. „Anwendung des Kalman-Filters zur Komplexitätsreduktion im Controlling“. Diss. 2001.
- [23] Phil Kim. *Kalman-Filter für Einsteiger*. 1. Auflage. Wrocław: Amazon Fulfillment Poland Sp. z o.o, 2016. ISBN: 9781502723789.
- [24] Dan Simon. *Optimal state estimation*. Hoboken, NJ: Wiley-Interscience, 2006. ISBN: 9780471708582.
- [25] Lakhdar Aggoun und Robert J. Elliott. *Measure theory and filtering*. 1. publ. Cambridge series in statistical and probabilistic mathematics. Cambridge u.a.: Cambridge Univ. Press, 2004. ISBN: 9780521838030.
- [26] Filip Krikava. *Architecture*. 23. Jan. 2017. URL: <https://github.com/Spirals-Team/hadoop-benchmark/blob/b32711e3a724e7183e4f52ba76e34f2e587a523a/README.md> (besucht am 22.01.2018).
- [27] Docker Inc. *Get started with Docker Machine and a local VM*. URL: <https://docs.docker.com/machine/get-started/> (besucht am 19.05.2018).

- [28] Benedikt Eberhardinger u. a. *Case Study: Adaptive Test Automation for Testing an Adaptive Hadoop Resource Manager*. Institute for Software & Systems Engineering, University of Augsburg, Apr. 2018.
- [29] Apache Software Foundation. *YARN Commands*. 29. Juni 2015. URL: <http://hadoop.apache.org/docs/r2.7.1/hadoop-yarn/hadoop-yarn-site/YarnCommands.html> (besucht am 08.02.2018).
- [30] Apache Software Foundation. *ResourceManager REST API's*. 29. Juni 2015. URL: <http://hadoop.apache.org/docs/r2.7.1/hadoop-yarn/hadoop-yarn-site/ResourceManagerRest.html> (besucht am 08.02.2018).
- [31] Apache Software Foundation. *NodeManager REST API's*. 29. Juni 2015. URL: <http://hadoop.apache.org/docs/r2.7.1/hadoop-yarn/hadoop-yarn-site/NodeManagerRest.html> (besucht am 08.02.2018).
- [32] Docker Inc. *Best practices for writing Dockerfiles*. URL: [https://docs.docker.com/develop/develop-images/dockerfile\\_best-practices/](https://docs.docker.com/develop/develop-images/dockerfile_best-practices/) (besucht am 09.03.2018).
- [33] S. Huang u. a. „The HiBench benchmark suite: Characterization of the MapReduce-based data analysis“. In: *2010 IEEE 26th International Conference on Data Engineering Workshops (ICDEW 2010)*. März 2010, S. 41–51. DOI: 10.1109/ICDEW.2010.5452747.
- [34] Yanpei Chen; Sara Alspaugh; Archana Ganapathi; Rean Griffith; Randy Katz. *SWIM Wiki: Home*. 12. Juni 2016. URL: <https://github.com/SWIMProjectUCB/SWIM/wiki> (besucht am 10.03.2018).
- [35] Bo Zhang. *Tutorial*. 10. März 2017. URL: <https://github.com/Spirals-Team/hadoop-benchmark/wiki/Tutorial> (besucht am 21.11.2017).
- [36] Thomas Graves. *GraySort and MinuteSort at Yahoo on Hadoop 0.23*. 2013. URL: <http://sortbenchmark.org/Yahoo2013Sort.pdf>.
- [37] Yanpei Chen, Sara Alspaugh und Randy Katz. „Interactive Analytical Processing in Big Data Systems: A Cross-industry Study of MapReduce Workloads“. In: *Proc. VLDB Endow.* 5.12 (Aug. 2012), S. 1802–1813. ISSN: 2150-8097. DOI: 10.14778/2367502.2367519. URL: <http://dx.doi.org/10.14778/2367502.2367519>.
- [38] BARC GmbH. *Transactional Data is the Most Commonly Used Data Type in Hadoop*. URL: <https://bi-survey.com/hadoop-data-types> (besucht am 11.04.2018).
- [39] Kai Ren u. a. „Hadoop’s Adolescence: An Analysis of Hadoop Usage in Scientific Workloads“. In: *Proc. VLDB Endow.* 6.10 (Aug. 2013), S. 853–864. ISSN: 2150-8097. DOI: 10.14778/2536206.2536213. URL: <http://dx.doi.org/10.14778/2536206.2536213>.
- [40] Alex Groce u. a. „An Extensible, Regular-Expression-Based Tool for Multi-Language Mutant Generation“. In: (Mai 2018).
- [41] Charlie Poole und Rob Prouse. *universalmutator/genmutants.py*. 26. Mai 2018. URL: <https://github.com/agroce/universalmutator/blob/R0.8.13/universalmutator/genmutants.py> (besucht am 09.06.2018).

# A. Kommandozeilen-Befehle von Hadoop

Für jede der vier relevanten YARN-Komponenten können die Daten jeweils als Liste oder als ausführlicher Report ausgegeben werden. Im Folgenden sind beispielhaft die dafür notwendigen Befehle für Anwendungen aufgelistet, für Ausführungen, Container und Nodes sind analoge Befehle verfügbar. Neben den Monitoring-Befehlen sind auch einige weitere für diese Arbeit relevante Befehle mit ihren Ausgaben aufgelistet. Die Ausgaben zu den Befehlen sind hier zudem auf das wesentliche gekürzt, u. A. da Hadoop bei einigen Befehlen ausgibt, über welche Services (in Listing A.1 z. B. TLS, RM und *Application History Server*) die Daten ermittelt werden. Weiterführende Informationen zu den einzelnen Befehlen sind in der Dokumentation von Hadoop in [29] zu finden.

Listing A.1: CMD-Ausgabe der Anwendungsliste. Anwendungen können mithilfe der Optionen `--appTypes` und `--appStates` gefiltert werden.

```

1 $ yarn application --list --appStates ALL
2 18/02/08 15:37:51 INFO impl.TimelineClientImpl: Timeline service
   address: http://0.0.0.0:8188/ws/v1/timeline/
3 18/02/08 15:37:51 INFO client.RMProxy: Connecting to ResourceManager
   at controller/10.0.0.3:8032
4 18/02/08 15:37:51 INFO client.AHSPProxy: Connecting to Application
   History server at /0.0.0.0:10200
5 Total number of applications (application-types: [] and states: [NEW,
   NEW_SAVING, SUBMITTED, ACCEPTED, RUNNING, FINISHED, FAILED, KILLED
   ]):1
6 Application-Id   Application-Name   Application-Type   User   Queue
   State   Final-State Progress   Tracking-URL
7 application_1518100641776_0001   QuasiMonteCarlo   MAPREDUCE   root
   default FINISHED   SUCCEEDED   100%   http://controller:19888/
   jobhistory/job/job_1518100641776_0001

```

Listing A.2: CMD-Ausgabe des Reports einer Anwendung

```

1 $ yarn application --status application_1518100641776_0001
2 [...]
3 Application Report :
4   Application-Id : application_1518100641776_0001
5   Application-Name : QuasiMonteCarlo
6   Application-Type : MAPREDUCE
7   User : root
8   Queue : default
9   Start-Time : 1518103712160

```

```

10    Finish-Time : 1518103799743
11    Progress : 100%
12    State : FINISHED
13    Final-State : SUCCEEDED
14    Tracking-URL : http://controller:19888/jobhistory/job/
        job_1518100641776_0001
15    RPC Port : 41309
16    AM Host : compute-1
17    Aggregate Resource Allocation : 1075936 MB-seconds, 942 vcore-
        seconds
18    Diagnostics :

```

Listing A.3: Starten einer Anwendung in Hadoop-Benchmark. Hier mit dem Mapreduce Example pi und dem Abbruch der Anwendung durch den in Listing A.4 gezeigten Befehl. Die applicationId ist hier in Zeile 13 enthalten.

```

1  $ hadoop-benchmark/benchmarks/hadoop-mapreduce-examples/run.sh pi 20
    1000
2  Number of Maps = 20
3  Samples per Map = 1000
4  Wrote input for Map #0
5  [...]
6  Starting Job
7  18/03/14 13:06:26 INFO impl.TimelineClientImpl: Timeline service
    address: http://0.0.0.0:8188/ws/v1/timeline/
8  18/03/14 13:06:27 INFO client.RMProxy: Connecting to ResourceManager
    at controller/10.0.0.3:8032
9  18/03/14 13:06:27 INFO client.AHSProxy: Connecting to Application
    History server at /0.0.0.0:10200
10 18/03/14 13:06:27 INFO input.FileInputFormat: Total input paths to
    process : 20
11 18/03/14 13:06:27 INFO mapreduce.JobSubmitter: number of splits:20
12 18/03/14 13:06:27 INFO mapreduce.JobSubmitter: Submitting tokens for
    job: job_1520342317799_0002
13 18/03/14 13:06:28 INFO impl.YarnClientImpl: Submitted application
    application_1520342317799_0002
14 18/03/14 13:06:28 INFO mapreduce.Job: The url to track the job: http
    ://controller:8088/proxy/application_1520342317799_0002/
15 18/03/14 13:06:28 INFO mapreduce.Job: Running job:
    job_1520342317799_0002
16 18/03/14 13:06:34 INFO mapreduce.Job: Job job_1520342317799_0002
    running in uber mode : false
17 18/03/14 13:06:34 INFO mapreduce.Job:  map 0% reduce 0%
18 18/03/14 13:06:58 INFO mapreduce.Job:  map 20% reduce 0%
19 18/03/14 13:06:59 INFO mapreduce.Job:  map 60% reduce 0%
20 18/03/14 13:07:03 INFO mapreduce.Job:  map 0% reduce 0%
21 18/03/14 13:07:03 INFO mapreduce.Job: Job job_1520342317799_0002
    failed with state KILLED due to: Application killed by user.

```

```
22 18/03/14 13:07:03 INFO mapreduce.Job: Counters: 0
23 Job Finished in 37.53 seconds
```

Listing A.4: Vorzeitiges Beenden einer Anwendung. Hier wird die in Listing A.3 gestartete Anwendung vorzeitig beendet.

```
1 $ yarn application -kill application_1520342317799_0002
2 [...]
3 Killing application application_1520342317799_0002
4 18/03/14 13:07:02 INFO impl.YarnClientImpl: Killed application
   application_1520342317799_0002
```

## B. REST-API von Hadoop

Wie bei der Ausgabe der Daten der YARN-Komponenten über die Kommandozeile können auch bei der Ausgabe mithilfe der REST-API die Daten als Liste oder als einzelner Report ausgegeben werden. Der Unterschied zur Kommandozeile liegt jedoch darin, dass die Listenausgaben einem Array der einzelnen Reports entsprechen. Neben der hier gezeigten und auch in der Fallstudie genutzten Ausgabe im JSON-Format unterstützt Hadoop auch eine Ausgabe im XML-Format. Im Folgenden sind daher beispielhaft die Ausgaben im JSON-Format für die Anwendungsliste vom RM und für Ausführungen vom TLS aufgeführt. Im Rahmen dieser Masterarbeit sind die Rückgaben für Listen von Anwendungen, Attempts, Container und der Nodes vom RM und bzw. NM (Container) sowie des TLS (Attempts und Container) relevant. Weitere Informationen zur REST-API sind in der Dokumentation in [15, 30, 31] zu finden.

Listing B.1: REST-Ausgabe aller Anwendungen vom RM. Die Liste kann mithilfe verschiedener Query-Parameter gefiltert werden.

URL: `http://addr:port/ws/v1/cluster/apps`

```
1 {
2   "apps": {
3     "app": [
4       {
5         "id": "application_1518429920717_0001",
6         "user": "root",
7         "name": "QuasiMonteCarlo",
8         "queue": "default",
9         "state": "FINISHED",
10        "finalStatus": "SUCCEEDED",
11        "progress": 100,
12        "trackingUI": "History",
13        "trackingUrl": "http://controller:8088/proxy/
14                      application_1518429920717_0001/",
15        "diagnostics": "",
16        "clusterId": 1518429920717,
17        "applicationType": "MAPREDUCE",
18        "applicationTags": "",
19        "startedTime": 1518430260179,
20        "finishedTime": 1518430404123,
21        "elapsedTime": 143944,
22        "amContainerLogs": "http://compute-2:8042/node/containerlogs/
23                          container_1518429920717_0001_01_000001/root",
24        "amHostHttpAddress": "compute-2:8042",
25        "allocatedMB": -1,
26        "allocatedVCores": -1,
```



```
25     "runningContainers": -1,
26     "memorySeconds": 1756786,
27     "vcoreSeconds": 1546,
28     "preemptedResourceMB": 0,
29     "preemptedResourceVCores": 0,
30     "numNonAMContainerPreempted": 0,
31     "numAMContainerPreempted": 0
32   }
33 ]
34 }
35 }
```

Listing B.2: REST-Ausgabe aller Ausführungen einer Anwendung vom TLS.

URL: `http://addr:port/ws/v1/applicationhistory/apps/{appid}/appattempts`

```
1 {
2   "appAttempt": [
3     {
4       "appAttemptId": "appattempt_1518429920717_0001_000001",
5       "host": "compute-2",
6       "rpcPort": 46481,
7       "trackingUrl": "http://controller:8088/proxy/
                        application_1518429920717_0001/",
8       "originalTrackingUrl": "http://controller:19888/jobhistory/job/
                              job_1518429920717_0001",
9       "diagnosticsInfo": "",
10      "appAttemptState": "FINISHED",
11      "amContainerId": "container_1518429920717_0001_01_000001"
12    }
13  ]
14 }
```

## C. Ausgabeformat des Programmlogs

Die in Unterabschnitt 3.2.3 und Abschnitt 6.1.3 beschriebenen Ausgaben werden im nachfolgend dargestellten Format gespeichert. Es handelt sich hierbei um den gekürzten Programmlog der Ausführung des Testfalls #1 (vgl. Anhang D).

Listing C.1: Ausgaben einer Simulation im Programmlog (gekürzt)

```

1 Starting Case Study test
2 Parameter:
3   benchmarkSeed=      0x0AB4FEDD (179633885)
4   faultProbability= 0,3
5   hostsCount=         1
6   clientCount=        2
7   stepCount=          5
8   isMutated=          False
9 Start cluster on 1 hosts (mutated: False)
10 Is cluster started: True
11 Setting up test case
12 ===== START =====
13 Starting Simulation test
14 Base benchmark seed: 179633885
15 Min Step time:       00:00:25
16 Step count:          5
17 Fault probability:    0,3
18 Fault repair prob.:  0,3
19 Inputs precreated:   False
20 Host mode:           Multihost
21 Hosts count:         1
22 Node base count:     4
23 Full node count:     4
24 Setup script path:    ~/hadoop-benchmark/multihost.sh -q
25 Controller url:       http://localhost:8088
26 Simulating Benchmarks for Client 1 with Seed 179633886:
27 Step 0: dfsiowrite
28 Step 1: dfsiowrite
29 Step 2: dfsioread
30 Step 3: dfsioread
31 Step 4: dfsioread
32 Simulating Benchmarks for Client 2 with Seed 179633887:
33 Step 0: randomwriter
34 Step 1: randomwriter
35 Step 2: randomwriter
36 Step 3: pi
37 Step 4: pi
38 ===== Step: 0 =====

```

```

39 Fault NodeConnectionErrorFault@compute-1
40 Activation probability: 0,94 < 0,536382840264767
41 Fault NodeDeadFault@compute-1
42 Activation probability: 0,94 < 0,0263571413356611
43 Fault NodeConnectionErrorFault@compute-2
44 Activation probability: 0,94 < 0,0658538276636292
45 Fault NodeDeadFault@compute-2
46 Activation probability: 0,94 < 0,405010061992803
47 Fault NodeConnectionErrorFault@compute-3
48 Activation probability: 0,94 < 0,662199801608082
49 Fault NodeDeadFault@compute-3
50 Activation probability: 0,94 < 0,666254943546958
51 Fault NodeConnectionErrorFault@compute-4
52 Activation probability: 0,94 < 0,194108738188682
53 Fault NodeDeadFault@compute-4
54 Activation probability: 0,94 < 0,763726766111202
55 Selected Benchmark client1: dfsiowrite
56 Selected Benchmark client2: randomwriter
57 Checking SuT constraints.
58 Checking test constraints
59   YARN component not valid: Constraint 0 in Controller
60 Step Duration: 00:00:42.5186656
61 === Controller ===
62 MARP Value on start: 0,1
63 MARP value on end:   0,1
64 === Node compute-1:45454 ===
65     State:          RUNNING
66     IsActive:       True
67     IsConnected:    True
68     Container Cnt:  4
69     Mem used/free:  4096/4096 (0,500)
70     CPU used/free:  4/4 (0,500)
71     Health Report:
72 === Node compute-2:45454 ===
73     State:          RUNNING
74     IsActive:       True
75     IsConnected:    True
76     Container Cnt:  8
77     Mem used/free:  8192/0 (1,000)
78     CPU used/free:  8/0 (1,000)
79     Health Report:
80 === Node compute-3:45454 ===
81     State:          RUNNING
82     IsActive:       True
83     IsConnected:    True
84     Container Cnt:  2
85     Mem used/free:  4096/4096 (0,500)
86     CPU used/free:  2/6 (0,250)

```

```

87     Health Report:
88 === Node compute-4:45454 ===
89     State:          RUNNING
90     IsActive:       True
91     IsConnected:    True
92     Container Cnt:  0
93     Mem used/free:  0/8192 (0,000)
94     CPU used/free:  0/8 (0,000)
95     Health Report:
96 === Client client1 ===
97     Current executing bench:  dfsiowrite
98     Current executing app id: application_1529401644907_0001
99     === App application_1529401644907_0001 ===
100     Name:           hadoop-mapreduce-client-jobclient-2.7.1-tests.jar
101     State:          RUNNING
102     FinalStatus:    UNDEFINED
103     IsKillable:     True
104     AM Host:        compute-3:45454 (RUNNING)
105     Diagnostics:
106     === Attempt appattempt_1529401644907_0001_000001 ===
107         State:          None
108         AM Container:  container_1529401644907_0001_01_000001
109         AM Host:       compute-3:45454 (RUNNING)
110         Cont. Count:   13
111         Detected Cnt:  13
112         Diagnostics:
113 === Client client2 ===
114     Current executing bench:  randomwriter
115     Current executing app id: application_1529401644907_0002
116     === App application_1529401644907_0002 ===
117     Name:           random-writer
118     State:          RUNNING
119     FinalStatus:    UNDEFINED
120     IsKillable:     True
121     AM Host:        compute-3:45454 (RUNNING)
122     Diagnostics:
123     === Attempt appattempt_1529401644907_0002_000001 ===
124         State:          FINISHED
125         AM Container:  container_1529401644907_0002_01_000001
126         AM Host:       compute-3:45454 (RUNNING)
127         Cont. Count:   2
128         Detected Cnt:  2
129         Diagnostics:
130     ...
131     ===== Step: 2 =====
132     ...
133 Fault NodeConnectionErrorFault@compute-3
134 Activation probability: 0,8875 < 0,799780692346292

```

```
135 Fault NodeDeadFault@compute-3
136 Activation probability: 0,8875 < 0,962228187807942
137 ...
138 Stop node compute-3
139 Selected Benchmark client1: dfsioread
140 Selected Benchmark client2: randomwriter
141 Checking SuT constraints.
142 Checking test constraints
143   YARN component not valid: Constraint 0 in Controller
144 Step Duration: 00:00:42.7485612
145 ...
146 ===== Finish =====
147 Final status of the cluster:
148 ...
149 Finishing test.
150 Simulation Duration: 00:02:44.3497896
151 Successfull Steps:      5
152 Activated Faults:      5/40
153 Repaired Faults:       3
154 Last detected MARP:    0,1
155 Executed apps:        4
156 Succeeded apps:       3
157 Failed apps:          1
158 Killed apps:          0
159 Executed attempts:     5
160 Detected containers:   36
161 Checked Constraints:   270 SuT / 261 Test
162 Failed Constraints:    3 SuT / 6 Test
163 Killing running apps.
164 Stop cluster
165 Is cluster stopped: True
```

## D. Übersicht ausgeführter Testkonfigurationen

Die folgende Tabelle gibt eine Übersicht über die für diese Fallstudie ausgeführten Testkonfigurationen. Die Auswahl der Konfigurationen ist in Abschnitt 6.3 beschrieben.

Die Spalte *Mutanten* gibt an, welche der in Abschnitt 6.2 beschriebenen Mutanten in der Selfbalancing-Komponente genutzt wurden. In den Spalten *Ausgeführte Testfälle* und *Dauer* ist angegeben, wie viele Testfälle bzw. Simulations-Schritte jeweils ausgeführt wurden, bzw. wie lang die jeweiligen Simulationen in Minuten und Sekunden gedauert haben. Wenn nicht alle möglichen Testfälle ausgeführt wurden, war im darauf folgenden Testfall eine Rekonfiguration des Clusters nicht mehr möglich und die Simulation wurde abgebrochen (vgl. Abschnitt 6.1.3).

#	Seed	Hosts	Clients	Testfälle	Mutanten	Ausgeführte Testfälle	Dauer
1.1	0xAB4FEDD	1	2	5	keine	5	2:44
1.2						5	2:56
2	0xAB4FEDD	1	2	5	1,2,3,4	5	2:34
3	0xAB4FEDD	1	4	5	keine	5	5:52
4	0xAB4FEDD	1	4	5	1,2,3,4	2	3:13
6	0xAB4FEDD	1	4	10	1,2,3,4	2	3:14
5.1	0xAB4FEDD	1	4	10	keine	2	3:35
5.2						2	3:23
7.1	0xAB4FEDD	2	2	5	keine	5	2:49
7.2						5	2:56
8	0xAB4FEDD	2	2	5	1,2,3,4	5	2:23
9.1	0xAB4FEDD	2	4	5	keine	5	07:13
9.2						5	4:49
10.1	0xAB4FEDD	2	4	5	1,2,3,4	5	7:42
10.2					1	5	6:17
10.3					2	5	6:04
10.4					3	5	6:37
10.5					3	5	6:21
10.6					4	5	6:26
11	0xAB4FEDD	2	4	10	keine	10	12:16
12	0xAB4FEDD	2	4	10	1,2,3,4	10	11:36
13	0xAB4FEDD	2	6	5	keine	5	8:02
14	0xAB4FEDD	2	6	5	1,2,3,4	5	6:24
15	0xAB4FEDD	2	6	10	keine	5	8:41
16	0xAB4FEDD	2	6	10	1,2,3,4	5	9:26
17	0x11399D3	1	2	5	keine	5	3:07
18	0x11399D3	1	2	5	1,2,3,4	5	3:02
19	0x11399D3	1	4	5	keine	5	5:25
20	0x11399D3	1	4	5	1,2,3,4	3	3:22
21	0x11399D3	1	4	10	keine	3	4:17
22	0x11399D3	1	4	10	1,2,3,4	3	2:50
23	0x11399D3	2	2	5	keine	5	4:25
24	0x11399D3	2	2	5	1,2,3,4	5	4:22
25	0x11399D3	2	4	5	keine	5	4:53
26	0x11399D3	2	4	5	1,2,3,4	5	5:47
27	0x11399D3	2	4	10	keine	10	10:30
28.1	0x11399D3	2	4	10	1,2,3,4	7	8:17
28.2						7	7:37
29	0x11399D3	2	6	5	keine	5	7:03
30	0x11399D3	2	6	5	1,2,3,4	5	6:02
31	0x11399D3	2	6	10	keine	7	10:21
32	0x11399D3	2	6	10	1,2,3,4	7	11:08

Tabelle D.1.: Übersicht der ausgeführten Testkonfigurationen