

### Projektarbeit (Informatik)

Reinforcement Learning mit einem Multi-Agenten System für die Planung von Zügen

Autoren	Dano Roost Ralph Meier	
Hauptbetreuung	Andreas Weiler	
Nebenbetreuung	Thilo Stadelmann	
Datum	18 09 2019	

# Zusammenfassung

Zusammenfassung in Deutsch

### **Abstract**

Abstract in English

# (Deutschsprachiges Management Summary)

# (Englischsprachiges Management Summary)

### Vorwort

Stellt den persönlichen Bezug zur Arbeit dar und spricht Dank aus.

Zürcher Hochschule für Angewandte Wissenschaften



# Erklärung betreffend das selbständige Verfassen einer Projektarbeit an der School of Engineering

Mit der Abgabe dieser Projektarbeit versichert der/die Studierende, dass er/sie die Arbeit selbständig und ohne fremde Hilfe verfasst hat. (Bei Gruppenarbeiten gelten die Leistungen der übrigen Gruppenmitglieder nicht als fremde Hilfe.)

Der/die unterzeichnende Studierende erklärt, dass alle zitierten Quellen (auch Internetseiten) im Text oder Anhang korrekt nachgewiesen sind, d.h. dass die Projektarbeit keine Plagiate enthält, also keine Teile, die teilweise oder vollständig aus einem fremden Text oder einer fremden Arbeit unter Vorgabe der eigenen Urheberschaft bzw. ohne Quellenangabe übernommen worden sind.

Bei Verfehlungen aller Art treten die Paragraphen 39 und 40 (Unredlichkeit und Verfahren bei Unredlichkeit) der ZHAW Prüfungsordnung sowie die Bestimmungen der Disziplinarmassnahmen der Hochschulordnung in Kraft.

Ort, Datum:	Unterschriften:

Das Original dieses Formulars ist bei der ZHAW-Version aller abgegebenen Projektarbeiten zu Beginn der Dokumentation nach dem Abstract bzw. dem Management Summary mit Original-Unterschriften und -Datum (keine Kopie) einzufügen.

### Inhaltsverzeichnis

1.	Einleitung         1.1. Ausgangslage	
2.	Technical foundation       2.1. Reinforcement learning	<b>9</b> 9
3.	Vorgehen / Methoden 3.1. (Verwendete Software)	<b>10</b> 10
4.	Resultate	11
5.	Diskussion und Ausblick	12
6.	Verzeichnisse Literaturverzeichnis	15 16 17
Α.	Anhang A.1. Projektmanagement	

### 1. Einleitung

#### 1.1. Ausgangslage

- Nennt bestehende Arbeiten/Literatur zum Thema -> Literaturrecherche
- Stand der Technik: Bisherige Lösungen des Problems und deren Grenzen
- (Nennt kurz den Industriepartner und/oder weitere Kooperationspartner und dessen/deren Interesse am Thema Fragestellung)

#### 1.2. Zielsetzung / Aufgabenstellung / Anforderungen

- Formuliert das Ziel der Arbeit
- Verweist auf die offizielle Aufgabenstellung des/der Dozierenden im Anhang
- (Pflichtenheft, Spezifikation)
- (Spezifiziert die Anforderungen an das Resultat der Arbeit)
- (Übersicht über die Arbeit: stellt die folgenden Teile der Arbeit kurz vor)
- (Angaben zum Zielpublikum: nennt das für die Arbeit vorausgesetzte Wissen)
- (Terminologie: Definiert die in der Arbeit verwendeten Begriffe)

#### 2. Technical foundation

#### 2.1. Reinforcement learning

#### **Basic definitions**

In recent years, major progress has been achieved in the field of reinforcement learning (RL). In RL, an agent  $\mathcal A$  learns to perform a task by interacting with an environment  $\mathcal E$ . On every discrete timestep t the agent needs to take an action u. The selection of this action u is based on the current observation s. The success of the agent is measured by reward  $\mathcal R$  received. If the agent does well, it receives positive reward from the environment, if it does something bad, there is no or negative reward. The goal of the agent  $\mathcal A$  is now to take an action that maximizes the expected future reward  $\mathbb E[\mathcal R_{t+1}+\mathcal R_{t+1}+\mathcal R_{t+1}+...|s_t]$  given the current observation s.

The current observation  $s_t$ , also known as the current state is used to determine which action u to take next. An agent can observe its environment either fully or partially.

#### Value based vs. policy based methods

Reinforcement learning methods are categorized into value-based methods and policy-based methods. Those variants differ on how they select an action u from a state s. Value-based reinforcement learning has its origins in dynamic programming. Through repeated rollouts of the environment, a value function  $\vartheta(s)$  is aquired.  $\vartheta(s)$  aims to estimate the future expected reward for any given state s as precisely as possible. This estimation  $\vartheta(s)$  is achieved by either a lookup table for all possible states or a function approximator. In this work, we solely focus on the case that  $\vartheta(s)$  is implemented in form of a neural network as function approximator. Using this approximation  $\vartheta(s)$  we can now select the action u that takes the agent into the next state  $s_{t+1}$  with the highest expected reward

The second category of reinfocement learning algrithms are the so called policy based methods. These methods aim to aquire a stochastic policy  $\pi$  that maximizes the expected reward  $\mathcal R$  by taking actions with certain probabilities. Taking actions based on probabilities solves an important issue of value based methods, which is, that by taking greedy actions with respect to state s, the agent might not explore the whole state space and misses out on better ways to solve the environment (source!!).

#### Relation to this work

The goal of this work is to apply an RL algorithm to the vehicle rescheduling problem. Based on the work of S. Hubacher (source!!!), we use a distributed RL algorithm that learns a policy to control the traffic of trains on a rail grid. To do so, we use the asynchronous advantage actor critic algorithm and expand its definition to the use case of multiple agents.

Mnih et al, DQN Atari https://www.cs.toronto.edu/vmnih/docs/dqn.pdf

Wu et al, A3C https://arxiv.org/abs/1602.01783

Overview over MARL, Hernandez-Leal et al https://arxiv.org/pdf/1810.05587.pdf

A3C in a multi agent environment, https://arxiv.org/pdf/1903.01365.pdf

### 3. Vorgehen / Methoden

- (Beschreibt die Grundüberlegungen der realisierten Lösung (Konstruktion/Entwurf) und die Realisierung als Simulation, als Prototyp oder als Software-Komponente)
- (Definiert Messgrössen, beschreibt Mess- oder Versuchsaufbau, beschreibt und dokumentiert Durchführung der Messungen/Versuche)
- (Experimente)
- (Lösungsweg)
- (Modell)
- (Tests und Validierung)
- (Theoretische Herleitung der Lösung)

#### 3.1. (Verwendete Software)

Für die vorliegende Arbeit wurden die unten aufgeführten Programme eingesetzt.

#### Arbeitsumgebung

Microsoft Windows 8 developer preview

#### Virtual Machine

• Oracle VM VirtualBox, Version 3.2.10

#### **CAD** Catia

CATIA, Version 5.19 (in VirtualBox)

#### **Dokumentation**

- proTeXt mit TexMakerX 2.1 (SVN 1774), latex-project.org
- Microsoft Visio 2007
- Adobe Acrobat 8 Professional 8.1.6

### 4. Resultate

• (Zusammenfassung der Resultate)

### 5. Diskussion und Ausblick

- Bespricht die erzielten Ergebnisse bezüglich ihrer Erwartbarkeit, Aussagekraft und Relevanz
- Interpretation und Validierung der Resultate
- Rückblick auf Aufgabenstellung, erreicht bzw. nicht erreicht
- Legt dar, wie an die Resultate (konkret vom Industriepartner oder weiteren Forschungsarbeiten; allgemein) angeschlossen werden kann; legt dar, welche Chancen die Resultate bieten

### 6. Verzeichnisse

### Literaturverzeichnis

# Abbildungsverzeichnis

### **Tabellenverzeichnis**

# (Glossar)

In diesem Abschnitt werden Abkürzungen und Begriffe kurz erklärt.

Abk	Abkürzung
XY	Ix Ypsilon
YZ	Ypsilon Zet

## Listings

### A. Anhang

#### A.1. Projektmanagement

- Offizielle Aufgabenstellung, Projektauftrag
- (Zeitplan)
- (Besprechungsprotokolle oder Journals)

#### A.2. Weiteres

- CD mit dem vollständigen Bericht als pdf-File inklusive Film- und Fotomaterial
- (Schaltpläne und Ablaufschemata)
- (Spezifikationen u. Datenblätter der verwendeten Messgeräte und/oder Komponenten)
- (Berechnungen, Messwerte, Simulationsresultate)
- (Stoffdaten)
- (Fehlerrechnungen mit Messunsicherheiten)
- (Grafische Darstellungen, Fotos)
- (Datenträger mit weiteren Daten (z.B. Software-Komponenten) inkl. Verzeichnis der auf diesem Datenträger abgelegten Dateien)
- (Softwarecode)