

# Weiterentwicklung eines selbstfahrenden Fahrzeuges mit Lidar und anderen Sensoren

## Studienarbeit

über die ersten drei Quartale des 3. Studienjahres

an der Fakultät für Technik  
im Studiengang Informationstechnik

an der DHBW Ravensburg  
Campus Friedrichshafen

von

Justin Serrer - 5577068 - TIT21  
Timo Waibel - 8161449 - TIT21  
Janik Frick - 4268671 - TIT21

# Sperrvermerk

gemäß Ziffer 1.1.13 der Anlage 1 zu §§ 3, 4 und 5 der Studien- und Prüfungsordnung für die Bachelorstudiengänge im Studienbereich Technik der Dualen Hochschule Baden-Württemberg vom 29.09.2017 in der Fassung vom 25.07.2018.

„Der Inhalt dieser Arbeit darf weder als Ganzes noch in Auszügen Personen außerhalb des Prüfungsprozesses und des Evaluationsverfahrens zugänglich gemacht werden, sofern keine anders lautende Genehmigung vom Dualen Partner vorliegt.“

---

Ort, Datum

---

Unterschrift

# Selbständigkeitserklärung

gemäß Ziffer 1.1.13 der Anlage 1 zu §§ 3, 4 und 5 der Studien- und Prüfungsordnung für die Bachelorstudiengänge im Studienbereich Technik der Dualen Hochschule Baden-Württemberg vom 29.09.2017 in der Fassung vom 25.07.2018.

Ich versichere hiermit, dass ich meine Hausarbeit mit dem Thema

## Weiterentwicklung eines selbstfahrenden Fahrzeuges mit Lidar und anderen Sensoren

selbständig verfasst und keine anderen als die angegebenen Quellen und Hilfsmittel benutzt habe. Ich versichere zudem, dass die eingereichte elektronische Fassung mit der gedruckten Fassung übereinstimmt.

---

Ort, Datum

---

Unterschrift

# Gender-Erklärung

Das in dieser Arbeit gewählte generische Maskulinum bezieht sich zugleich auf die männliche, die weibliche und andere Geschlechteridentitäten. Zur besseren Lesbarkeit wird auf die Verwendung männlicher und weiblicher Sprachformen verzichtet. Alle Geschlechteridentitäten werden ausdrücklich mitgemeint, soweit die Aussagen dies erfordern.

---

# Inhaltsverzeichnis

<b>Selbständigkeitserklärung</b>	<b>I</b>
<b>Gender-Erklärung</b>	<b>II</b>
<b>1 Einleitung</b>	<b>1</b>
<b>2 Problemstellung, Ziel und Umsetzung</b>	<b>1</b>
2.1 Problemstellung . . . . .	1
2.2 Ziel . . . . .	2
2.2.1 Rahmenbedingung . . . . .	2
2.3 Umsetzung . . . . .	3
<b>3 Überblick Hardware und Software</b>	<b>5</b>
3.1 Hardware . . . . .	5
3.2 Software . . . . .	5
3.3 Technologie-Entscheidung . . . . .	6
<b>4 Systemvoraussetzungen</b>	<b>7</b>
<b>5 SLAM</b>	<b>8</b>
5.1 Was ist SLAM? . . . . .	8
5.1.1 Mathematische Betrachtung . . . . .	8
5.2 Mapping . . . . .	8
5.3 Lokalisierung . . . . .	8
5.3.1 Global Positioning System (GPS) . . . . .	8
5.3.2 Eigenes GPS . . . . .	9
5.3.3 Unabhängige Ortungsverfahren . . . . .	9
<b>6 Simulation des Ausweichalgorithmus</b>	<b>10</b>
6.1 Was ist eine Simulation? . . . . .	10
6.2 Simulation im Kontext eines Ausweichalgorithmus . . . . .	11
6.3 Aufbau der Simulation . . . . .	11
6.3.1 Kritische Funktionalitäten . . . . .	12
6.3.2 Prüfung der kritischen Funktionalitäten . . . . .	13
6.3.3 Auswertung der Prüfung . . . . .	14
<b>7 Implementierung</b>	<b>15</b>
7.1 Aufbau der Implementierung . . . . .	15
7.1.1 Core-Projekt . . . . .	15
7.1.2 Simulation-Projekt . . . . .	15

7.1.3	Lidar-Projekt . . . . .	15
<b>8</b>	<b>Testen der Simulation und der realen implementierung</b>	<b>16</b>
8.1	Grundlagen für das Testen von Software . . . . .	16
8.2	Metriken und Anforderungen für die Performance der Software	17
8.2.1	Anforderungen an die Software . . . . .	17
8.2.2	Metriken für die Anforderungen . . . . .	18
8.3	Testkonzept . . . . .	18
<b>9</b>	<b>Fazit</b>	<b>18</b>
<b>A</b>	<b>Anhang</b>	<b>19</b>
	<b>Literatur</b>	<b>20</b>

# Abkürzungsverzeichnis

**GPIO** general-purpose input/output

**LiDAR** Light Detection and Ranging

**ROS** Robot Operating System

**SLAM** Simultaneous Localization and Mapping

**GPS** Global Positioning System

## Abbildungsverzeichnis



## Listings

# 1 Einleitung

Die Automatisierung im Straßenverkehr befindet sich in stetigem Wachstum, wobei selbstfahrende Fahrzeuge zunehmend an Bedeutung gewinnen.

Auch im Bereich der Modell-Autos und Roboter ist Automatisierung eine präsentes Thema.

Zwar ist die Umsetzung eines selbstfahrenden Modell-Autos oder Roboters, aufgrund der vorhersehbareren und weniger komplexen Umgebung, einfacher als die Umsetzung eines selbstfahrenden PKW, jedoch stellt sie trotzdem eine Herausforderung dar.

## 2 Problemstellung, Ziel und Umsetzung

In diesem Abschnitt wird auf die Problemstellung, das generelle Ziel und die geplante Umsetzung der Arbeit eingegangen. Des weiteren wird Erläutert, weshalb das Ziel der Arbeit wichtig ist, wie die Arbeit aufgebaut ist und welche Probleme und Schwierigkeiten durch bereits getätigte Versuche einer Umsetzung des Arbeits-Ziels bereits bekannt sind.

### 2.1 Problemstellung

Bisherige Versuche, ein selbstfahrendes Auto, im Rahmen einer Studienarbeit zu entwerfen und einen entsprechenden Algorithmus zu programmieren, sind gescheitert. Die beiden Hauptprobleme der bisherigen Arbeiten, war zum Einen der Bau eines geeigneten Fahrzeugs und zum Anderen die Entwicklung einer Software, welche es dem Auto ermöglicht, ohne manuelle Steuerung, Hindernisse zu erkennen und um diese herum zu navigieren. Da es sich bei den Studenten der bisherigen Gruppen ausschließlich um Studenten mit einem Schwerpunkt in Elektrotechnik handelte, war die Entwicklung und Implementierung der Software zum autonomen Fahren die größere Herausforderung.

Da keine der bisherigen Gruppen, das Problem der Software lösen konnte, wurde sich dazu entschieden, die Aufgaben aufzuteilen. Die Aufgabe, der Erstellung eines funktionsfähigen Modell-Autos und einer Schnittstelle, zur Steuerung des Autos, wurde einer Gruppe von Studenten mit einem Schwerpunkt in Elektrotechnik zugeteilt. Somit ist das Hauptproblem dieser Arbeit, die Entwicklung und Implementierung eines Ausweichalgorithmus, welcher das Auto, über die, von der anderen Gruppe zur Verfügung gestellten Schnittstelle, steuern soll und so eine autonome Hindernis-Detektierung und Vermeidung ermöglicht.

Da die Aufgabe auf mehrere Gruppen aufgeteilt wurde, ist ein weiteres Problem die Kommunikation zwischen den Gruppen. Um einen reibungslosen und effizienten Ablauf gewährleisten zu können, sollte diese möglichst umfangreich sein.

Durch die Aufteilung auf verschiedene Gruppen entsteht zusätzlich das Problem, dass die Hardware nur eingeschränkt verfügbar ist. Da die Gruppe, welche den Hardware-Teil der Aufgabe übernimmt, diese erst bauen und anschließend auch testen muss, ist die Hardware, vor allem zu Beginn der Arbeit, kaum verfügbar. Daher ist zur Entwicklung der Software, eine Abstrahierung der Hardware notwendig. Konkret bedeutet das, dass die Schnittstelle zur Steuerung, sowie die Daten der Sensoren simuliert werden müssen, um ein Testen des Algorithmus auch ohne Verfügbarkeit der Hardware zu ermöglichen.

## 2.2 Ziel

Das Hauptziel der Arbeit ist die Entwicklung und Implementierung eines Algorithmus für ein Modell-Auto. Dieser soll mit Hilfe der Daten diverser Sensoren, Hindernisse erkennen und das Auto, unter Verwendung einer bereitgestellten Schnittstelle, um die Hindernisse herum navigieren. Hierbei werden Zielkoordinaten an das Fahrzeug übermittelt. Diese sollen vollständig autonom von dem Fahrzeug angefahren werden.

Da der Hardware-Teil der Arbeit von einer anderen Gruppe an Studenten übernommen wird, ist es notwendig, die Hardware zu abstrahieren um so ein Testen des Algorithmus möglich zu machen. Somit ist das Entwickeln einer solchen Simulation der Hardware ein weiteres Ziel der Arbeit.

### 2.2.1 Rahmenbedingung

Ein solcher Algorithmus bietet enorm viele und umfangreiche Möglichkeiten zur Optimierung. Da der zeitliche Rahmen für die Beendigung der Arbeit jedoch stark begrenzt ist, ist der Funktionsumfang des Algorithmus eingeschränkt.

#### 1. Steuerung

Der Algorithmus muss auf die Steuerungsmöglichkeiten des Autos angepasst sein. Das bedeutet, dass der Algorithmus vor allem den Lenkwinkel und die Breite des Autos berücksichtigen muss. Die Steuerung selbst soll über eine klar definierte Schnittstelle erfolgen.

#### 2. Simulation

Die Simulation soll eine einfache Top-Down-Perspektive auf eine virtu-

elle Umgebung bieten. Zudem soll es ein virtuelles Auto geben, welches manuell und mittels Algorithmus gesteuert werden kann. Auch hier gilt zu beachten, dass die Steuerung des simulierten Autos möglichst identisch mit der des eigentlichen Autos ist. Das gilt auch für die Schnittstelle zur Steuerung, welche der Algorithmus nutzen wird.

### 3. Umgebung

Die Umgebung, in welcher der Algorithmus getestet wird, soll ein statischer, abgeschlossener Raum sein. Eine dynamische Umgebung soll nicht berücksichtigt werden.

### 4. Laufzeit

Der Laufzeit des Algorithmus soll ausreichend kurz sein. Das bedeutet, dass Hindernisse in unter einer halben Sekunde erkannt und entsprechend reagiert werden soll.

## 2.3 Umsetzung

Um eine umfangreiche Kommunikation zwischen den Gruppen zu ermöglichen, müssen Kommunikationswege so früh wie möglich erstellt werden. Des weiteren sollten Termine für regelmäßige Meetings festgelegt werden, um einen konstanten Austausch von Informationen zwischen den Gruppen zu gewährleisten.

Zur Umsetzung der Aufgabe selbst, stehen, neben einem RPLiDAR A1M8-R6 der Firma Slamtec, auch weitere Sensoren, wie Ultraschall-, Lenkwinkel- und Geschwindigkeits-Sensoren, sowie ein Raspberry PI 4 zur Verfügung. Bevor die eigentliche Arbeit an einem Algorithmus beginnen kann, muss die gegebene Hardware getestet werden. Zudem ist es, um das weitere Vorgehen planen zu können, notwendig, sich mit der Hardware vertraut zu machen. Zu wissen, welche Daten von den Sensoren, wann gesendet werden, ermöglicht es, präziser zu planen, wodurch die Entwicklung des Algorithmus effizienter wird.

Nachdem verstanden wurde, wie die Hardware funktioniert, muss eine Möglichkeit, diese zu simulieren, entwickelt werden. Hierbei ist es wichtig, die, für den Algorithmus notwendige Hardware, so genau wie möglich zu simulieren. Je genauer die Simulation ist, desto unwahrscheinlicher treten Probleme bei der Zusammenführung von Hard- und Software auf.

Die Simulation dient jedoch nur zum testen des Algorithmus. Im späteren Betrieb sollen, anstelle der Daten der Simulation, die Daten der vorhandenen Sensorik verwendet werden. Hierzu ist die Entwicklung eines Interface, durch welches mit der Sensorik kommuniziert werden kann, notwendig.

Nachdem nun realitätsnahe, simulierte Daten, sowie echte Daten, eingelesen werden können, kann die Umsetzung eines Simultaneous Localization and Mapping (SLAM)-Algorithmus begonnen werden. Hierzu muss eine Möglichkeit entwickelt werden, mit der die vorhandenen Daten zur Erstellung einer Karte genutzt werden können. Des Weiteren muss das Auto innerhalb der Karte lokalisiert werden können.

Als Nächstes muss der Ausweich-Algorithmus entwickelt werden. Dieser muss in der Lage sein, die vorhandenen Daten zu nutzen und so das Auto um Hindernisse herum zu einem gewünschten Zielort zu navigieren.

Abschließend wird die Hardware und die Software vereint und getestet.

## 3 Überblick Hardware und Software

In diesem Kapitel wird auf die

### 3.1 Hardware

Dieser Abschnitt beschreibt die Hardware, welche für die Entwicklung des Ausweichalgorithmus relevant ist.

#### 1. Raspberry Pi 4 Model B

Der Raspberry Pi 4 ist ein single-board-computer, welcher im Jahr 2019 auf dem Markt erschien. Er besitzt eine ARM-basierte 64-bit CPU, welche mit 1.5GHz getaktet ist. Das Modell, welches im Rahmen unserer Studienarbeit genutzt wird, besitzt 4GB Arbeitsspeicher. Außerdem verfügt der Raspberry Pi 4 über 40 general-purpose input/output (GPIO) Pins, welche zur Kommunikation mit den Sensoren und der Steuerungs-Schnittstelle genutzt werden können. [7]

#### 2. Slamtec RPLiDAR A1M8-R6

Der RPLiDAR A1M8-R6 von Slamtec ist ein zweidimensionaler Laser-Scanner, welcher mittels Light Detection and Ranging (LiDAR), ein 360° Scan der Umgebung erstellen kann. [9, p. 3] Er hat eine effektive Reichweite von 0.15 bis 12 Meter und bei einer Scan-Rate von 5.5 Scans pro Sekunde, sowie eine Scan-Frequenz von 8000 Hz, eine Auflösung von weniger als einem Grad. [9, p. 8]

#### 3. Weitere Sensoren

Da der LiDAR-Sensor nur zweidimensionale Scans macht, können Hindernisse, welche kleiner wie die Scan-Höhe des LiDAR sind, von diesem nicht erfasst werden. Daher sind weitere Sensoren, wie z.B. Ultraschall-Sensoren notwendig, um auch niedrige Hindernisse erkennen zu können. Außerdem wäre eine Sensor zur Bestimmung des aktuellen Lenkwinkels und ein weiterer Sensor zum Bestimmen der aktuellen Geschwindigkeit sinnvoll. Die Daten dieser Sensoren könnten bei der Ermittlung der Position im Raum von Nutzen sein.

### 3.2 Software

In diesem Abschnitt wird auf die Software eingegangen, welche zur Entwicklung des Algorithmus zur Verfügung steht.

1. **Robot Operating System (ROS)**

ROS ist eine Ansammlung von Werkzeugen und Bibliotheken, wie Treiber und Algorithmen, welche bei der Entwicklung von Roboter-Anwendungen helfen sollen. Hierbei ist ROS vollständig Open-Source und bietet zudem eine ausführliche Dokumentation, Foren und eine große Community. [8] Des Weiteren bietet Slamtec, der Hersteller des zur Verfügung stehenden LiDAR-Sensors, eine Bibliothek, zur Nutzung des LiDAR-Sensors, in Kombination mit verschiedenen Versionen des ROS an. [3]

2. **Slamtec RPLIDAR Public SDK**

Slamtec bietet, neben der ROS-Bibliothek, auch eine öffentlich zugängliche SDK für sämtliche RPLiDAR-Produkte an. Die SDK ist in C++ geschrieben und unter der BSD 2-clause Lizenz lizenziert. [4]

### 3.3 Technologie-Entscheidung

## 4 Systemvoraussetzungen

In diesem Kapitel wird definiert welche Voraussetzungen erfüllt sein müssen, um eine korrekte Funktion der Software sicherzustellen.

Die Algorithmik für die Ortung des Fahrzeuges befindet sich in einem frühen Entwicklungsstadium. Aus diesem Grund müssen einige Bedingungen eingehalten werden.

### Umweltvoraussetzungen

- 1) Das Fahrzeug darf nur in einer statischen Umgebung autonom gefahren werden. Die Objekte in der Umgebung dürfen während der Fahrt nicht bewegt werden. Grund dafür ist, dass nicht bekannt ist, wie sich eine dynamische Umgebung auf die Präzision der Lokalisierungsalgorithmik auswirkt.
- 2) Laut Datenblatt [9] liegen die Distanzen die der Sensor erfassen kann, zwischen 0.15 - 12 Metern. Um die eine Versorgung mit validen Daten sicherzustellen, muss die Umgebung so gebaut sein, dass zu jedem Moment von mindestens drei Seiten Objekte in einem Umkreis von maximal 10 Metern vorhanden sind, so dass der Lidar ausreichend viele, korrekt Werte liefert. Hintergrund der Beschränkung sind ebenfalls die unbekannten Auswirkungen auf die Lokalisierungsalgorithmik.
- 3) Stichpunkt drei



## 5 SLAM

SLAM ist ein bekanntes Problem in der Robotertechnik. Im Folgenden wird das Problem selbst erläutert und näher auf die Umsetzung von SLAM im Rahmen dieser Studienarbeit eingegangen.

### 5.1 Was ist SLAM?

Bei dem SLAM-Problem handelt es sich um das Problem, eine Karte einer unbekannten Umgebung zu erstellen. Gleichzeitig soll die aktuelle Position des Roboters in dieser Karte ermittelt und dargestellt werden. Hierzu wird ausschließlich die Sensorik des Roboters genutzt.

#### 5.1.1 Mathematische Betrachtung

### 5.2 Mapping

### 5.3 Lokalisierung

Das selbstfahrende Fahrzeug soll in der Lage sein ein vorgegebenes Ziel zu erreichen. Um diese Aufgabe zu meistern ist die Lokalisierung des Fahrzeuges eine zentrale Aufgabe. Die aktuelle Position des Fahrzeugs ist für eine Berechnung des noch zu fahrenden Weges unabdingbar.

#### 5.3.1 Global Positioning System (GPS)

Für die Ortung eines Fahrzeugs kommt in der Praxis das GPS zum Einsatz. GPS arbeitet mit Satelliten, die die Position des Benutzers, in diesem Fall des Fahrzeugs, bestimmen und übermitteln [1]. Die Genauigkeit des GPS beträgt ca. 5-10 cm [1].

Im Einsatz für Fahrzeuge auf der Straße ist diese Genauigkeit ausreichend, da die lokalisierten Objekte deutlich größer sind und dadurch, trotz der Toleranzen, der richtige Ort gefunden werden kann. Relativ zur Fahrzeuggröße sind 5-10 cm bei einem kleinen Modellfahrzeug eine deutliche Abweichung, die abhängig von der Umgebung des Fahrzeugs ernsthafte Konsequenzen haben kann.

Eine weitere Problematik die die Verwendung von GPS-Daten mit sich bringt ist die Abhängigkeit von der Signalstärke und -verfügbarkeit. Ist das Signal schwach, kann die Abweichung noch größer werden. Ist kein Signal verfügbar, ist gar keine Ortung möglich.

### 5.3.2 Eigenes GPS

Um das Problem der Signalverfügbarkeit zu lösen, könnte man auf die Idee kommen ein eigenes Global Positioning System (GPS) aufzubauen, dass kleine Sender statt Satelliten verwendet. Diese Sender werden an den Wänden der Umgebung befestigt. Auf dem Fahrzeug ist ein Empfänger montiert, der die Entfernungen zu den Sendern misst.

Mit dieser Technologie kann dann über Triangulation die Position des Fahrzeugs bestimmt werden. Dadurch wäre je nach Qualität von Sender und Empfänger eine höhere Präzision als 5-10 cm möglich.

Damit wären also beide Probleme von GPS in diesem Kontext gelöst. Aber es gibt auch einen deutlichen Nachteil. Denn vor der Verwendung des Fahrzeugs muss die Umgebung zunächst mit den Sendern ausgestattet werden. Ein Einsatz in unbekannten Gebieten ist dadurch nicht möglich. Das ist je nach Einsatzzweck des Fahrzeuges ein größeres oder kleineres Problem. Um den Einsatzzweck aber so wenig wie möglich einzuschränken, soll im Rahmen dieser Arbeit ein Verfahren genutzt werden, das auch in unbekannten Umgebungen genutzt werden kann.

### 5.3.3 Unabhängige Ortungsverfahren

Um das Auto in jeder Situation orten zu können, soll ein System zum Einsatz kommen, dass auf dem Fahrzeug selbst verbaut ist und keine zusätzlichen technischen Installationen außerhalb des Fahrzeugs erfordert.

## ICP

## 6 Simulation des Ausweichalgorithmus

1. Warum simulieren?
2. Was simulieren?
3. Woher bekommen wir die Daten?
4. Wie werden die Daten verarbeitet?
5. Wie werden die Daten visualisiert?
6. Wie wird der Algorithmus getestet und validiert

### 6.1 Was ist eine Simulation?

Bevor damit begonnen werden kann die verschiedenen Aspekte einer Simulation zu beleuchten, ist zu klären, was eine Simulation ist. Nach der Aussage von A. Maria ist eine Simulation eine Ausführung eines Modells eines Systems [5][p. 1, ch. 2]. Der Begriff des Modells wird ebenfalls in der Arbeit beschrieben. Ein Modell ist eine vereinfachte, funktionierende Repräsentation des Systems, das betrachtet werden soll [5][p. 1, ch. 1].

In der Simulationstechnik gibt es unterschiedliche Arten von Simulation. In diesem Kontext von Bedeutung ist die Unterscheidung zwischen realer Simulation und Computersimulation. Reale Simulationen kommen zum Einsatz, wenn durch einen Fehler keine Gefahr für Personen und Umwelt besteht. Außerdem kann es sein, dass ein Nachstellen der Umweltbedingungen so komplex ist, dass eine Nachbildung am Computer nicht ausreichend möglich oder zeitlich zu aufwendig ist. Computersimulationen kommen dann zum Einsatz, wenn ein Fehler schädliche Folgen für Personen und Umwelt herbeiführen könnten und sich die Einflussfaktoren auf das System am Computer nachahmen lassen [11]. Eine Computersimulation kann auch dann genutzt werden, wenn das Erstellen eines realen Modells nicht möglich oder nicht rentabel ist. Ein weiterer Anwendungsfall einer Computersimulation tritt ein, wenn das reale Modell noch in der Entwicklungsphase ist. In diesen Fällen stellt die Simulation sicher, dass erste Versuche mit Algorithmen, die unabhängig vom Modell funktionieren, möglich sind. Dadurch kann damit begonnen werden an Technologien und Methodiken zu arbeiten, ohne auf eine reale Umsetzung warten zu müssen.

## 6.2 Simulation im Kontext eines Ausweichalgorithmus

Im Rahmen dieser Arbeit ist eine Simulation geplant. Die Konstellation des Teams das am selbstfahrenden Modell-Auto beteiligt ist, begünstigt den Einsatz einer Simulation. Der verfügbare Zeitraum für Hard- und Software ist gleich lang. Aus diesem Grund ist es nicht möglich mit der Entwicklung des Ausweichalgorithmus zu warten, bis das reale Modell-Auto einsatzbereit ist. Wie im vorherigen Kapitel beschrieben, ist in solchen Fällen eine Simulation ein guter Weg für eine simultane Entwicklung der Algorithmik und des Modells. Die Simulation hilft dabei den Algorithmus zu entwickeln und in einer ersten Form zu validieren. Neben dem zeitlichen Faktor ist auch ein möglicher Schaden im Fehlerfall ein Grund für den Einsatz einer Simulation. Würde es in einem Test zu einem Fehler kommen, könnte das Modell-Auto je nach Szenario so beschädigt werden, dass eine aufwendige Reparatur notwendig oder sogar unmöglich wäre. Dadurch würde die weitere Entwicklung verzögert werden. Um dieses Szenario zu vermeiden ist es wichtig den Algorithmus mit Hilfe der Simulation so weit zu entwickeln, dass die Chance für das Eintreten eines solchen Szenarios möglichst gering ist. Auch für den Fall, dass das Modell am Ende nicht einsatzbereit ist, sorgt die Simulation dafür, dass der Ausweichalgorithmus zumindest im Rahmen einer Simulation überprüft und getestet werden kann. Zusätzlich sorgt die Simulation für einen reduzierten Kommunikationsaufwand, denn die Entwicklung und Verwendung der Simulation erfolgt unabhängig vom Aufbau des Modells.

Der Einsatz einer Simulation scheint in diesem Kontext eine gute und einfache Option zu sein, wie Hard- und Software parallel zueinander entwickelt werden können. Allerdings gibt es auch Faktoren die eine Simulation erschweren. Der Aufbau einer Umgebung in der der Algorithmus erprobt und entwickelt werden soll, ist grundlegend wenig herausfordernd. Allerdings muss die Umgebung so aufgebaut werden, dass für diese Umgebung Sensordaten generiert werden können, mit denen der Algorithmus ausgeführt werden kann. Zusätzlich müssen die simulierten Daten in Umfang und Frequenz mit denen des späteren Modells übereinstimmen, um die Funktionalität später auf das Modell übertragen zu können.

## 6.3 Aufbau der Simulation

Um die Simulation für eine erste Validierung der Algorithmik nutzen zu können, ist die Voraussetzung dass die simulierte Funktionalität auch der Funktionalität entspricht, die später im realen Einsatz genutzt wird. Gibt es Abweichungen zwischen den Funktionalitäten, so kann nur eine Schätzung

vorgenommen werden, wie sich der Algorithmus im praktischen Einsatz verhält.

Wie zu Beginn der Arbeit formuliert, soll zunächst ein Algorithmus entwickelt werden, der das Ausweichen auf gerader Linie ermöglicht. Da es aktuell keine Möglichkeit gibt, ein Ziel einzugeben, wird die aktuelle Ausrichtung des Fahrzeugs als Fahrtrichtung verwendet. Das ermöglicht eine Funktionalität unabhängig von der Position des Fahrzeugs. Dann fährt das Auto in diese Richtung. Wird auf der Strecke ein Hindernis erkannt, versucht der Algorithmus dem Hindernis auszuweichen. Ist dies möglich wird das Auto auf die ursprüngliche Gerade zurückgeführt.

Um eine Simulation zu implementieren, ist zu klären, ob diese Funktionalität in einer Simulation realitätsnah möglich ist, oder ob eine vereinfachte Version simuliert werden muss.

### 6.3.1 Kritische Funktionalitäten

Zunächst müssen die Funktionalitäten identifiziert werden, die in der Simulation Probleme verursachen könnten.

1. Sensordaten
2. Umgebung
3. Ausweichen
4. Lokalisierung
5. Fahrzeug

**Sensordaten** Die Sensordaten bilden die Grundlage für die gesamte Simulation. Auf den Sensordaten basiert die Lokalisierung im Raum und das Erkennen und Ausweichen eines Hindernisses. Die Simulation dieser Daten stellt damit die größte Herausforderung in der Simulation dar, da die Daten in Frequenz und Aufbau den realen Daten möglichst genau entsprechen sollten. Vor allem der Aufbau der Daten sollte den realen Daten so nahe wie möglich kommen, da zusätzliche oder fehlende Daten in der Qualität der Auswertung deutlich zu erkennen sein könnten. Gibt es Unterschiede in der Frequenz sind die Auswirkungen weniger problematisch. Eine geringere oder höhere Frequenz kann durch die möglichen Geschwindigkeiten des Modell-Autos oder an anderen Stellen ausgeglichen werden.

**Umgebung** Die Umgebung ist ebenfalls ein essentieller Bestandteil. Denn die Umgebung muss so simuliert werden, dass diese von den Sensoren erkannt werden kann. Ist das nicht der Fall, ist jede Simulation der Sensorik unbrauchbar. Die genaue Implementierung ist unabhängig von der realen Welt. Dennoch ist darauf zu achten, dass die für die Sensorik notwendigen vorhanden sind.

**Ausweichen** Die Logik des Ausweichens ist die eigentliche Funktionalität die implementiert werden soll. Diese ist der zentrale Baustein im System. Ist diese nicht vorhanden, ist die Simulation nicht brauchbar, um die Funktionalität zu validieren.

**Lokalisierung** Die Lokalisierung des simulierten Fahrzeugs ist ebenfalls ein wichtiger Bestandteil der Simulation, denn die Lokalisierung ist dafür verantwortlich zu entscheiden ob das Ausweichmanöver abgeschlossen ist.

**Fahrzeug** Das Fahrzeug dient in der Simulation nur der Visualisierung. Physische Eigenschaften wie zum Beispiel der Kurvenradius und Reibung der Reifen sind nicht von Bedeutung. Außerdem kann das Auto visuell stark vereinfacht dargestellt werden.

### 6.3.2 Prüfung der kritischen Funktionalitäten

In diesem Abschnitt werden die einzelnen Funktionalitäten auf Umsetzbarkeit geprüft. Ist eine Umsetzung möglich, kann diese Funktionalität so implementiert werden, andernfalls muss eine Alternative erarbeitet werden.

**Sensordaten** Folgende Sensordaten müssen simuliert werden:

- LIDAR: Der Lidar Sensor erzeugt durch Rotation und das Aussenden von Laserstrahlen eine Punktwolke die die Umgebung abbildet. Diese Daten sind gut zu simulieren, da hierfür ausgehend von der aktuellen Position in jede Richtung Strahlen simuliert werden können, die die Entfernung von Objekten bestimmen.
- Ultraschall: Bei der Implementierung der Simulation des Ultraschall-Sensors ist mehr Aufwand nötig, da der Sensor nicht in jede Richtung Signale sendet, sondern konstant in eine Richtung. + Die Komplexität kommt durch das Verhalten der Schallwellen, die sich im Raum ausbreiten. Trotz der zusätzlichen Komplexität sollte eine ausreichend gute Simulation möglich sein.
- Geschwindigkeit: Die Komplexität der Ermittlung der Geschwindigkeit ist

gering, da diese Information als Variable direkt im simulierten Auto hinterlegt werden kann.

- Lenkwinkel: Kann ähnlich wie die Geschwindigkeit als Variable gespeichert werden.

**Umgebung** Die Komplexität einer vereinfachten Umgebung ist als gering einzuschätzen, da für die Erkennung die Positionsdaten, sowie geometrische Form und Längen- und Breitenmaße ausreichend sind, um eine Überschneidung mit Strahlen oder Wellen mathematisch zu berechnen. Die vereinfachte Umgebung enthält nur Gegenstände, deren Form eine einfache Berechnung zulässt. Dazu gehören zum Beispiel Quadrate und Rechtecke.

Soll die Komplexität der Umgebung erhöht werden, steigt der Aufwand der mathematischen Berechnungen. Die Komplexität der Simulation sollte aber auf einem ähnlichen Niveau bleiben.

**Ausweichen** Das Ausweichen weist eine geringe Komplexität auf, da es für diese Aufgabe bereits viele verschiedene Lösungsstrategien gibt.

**Lokalisierung** Die Lokalisierung erfolgt auf Basis der empfangenen Sensordaten. Die Korrektheit ist abhängig von der Qualität der empfangenen Daten. Aus diesem Grund ist an dieser Stelle mit der größten Abweichung von Simulation und Realität zu rechnen. Daraus resultiert die Herausforderung die Position an so vielen Parametern wie möglich zu bestimmen. Denn je mehr Parameter genutzt werden, desto geringer der Einfluss von verfälschten Daten.

**Fahrzeug** Das Fahrzeug ist wenig komplex in der Implementierung, da eine vereinfachte Visualisierung, zum Beispiel mit einem Punkt, der sich bewegen kann, ausreichend ist.

### 6.3.3 Auswertung der Prüfung

Auf Basis der vermuteten Umsetzbarkeit der kritischen Funktionalitäten in Kapitel Prüfung 6.3.2 stellt sich die Simulation des Ausweichalgorithmus und der dazugehörigen Komponenten als machbar heraus.

Es gibt Teilaufgaben in der Simulation deren Komplexität höher ist, als die anderer Bestandteile, aber auch diese befinden sich in einem Umfang der umsetzbar ist.

## 7 Implementierung

1. Zugriff auf die Daten
2. Verarbeitung der Daten
3. Ausweichalgorithmus
4. Welche Technologien werden verwendet?
5. Validierung und Tests?

### 7.1 Aufbau der Implementierung

Der gesamte Aufbau der Implementierung ist in drei Projekte aufgeteilt: Core, Simulation und Lidar. Das Core-Projekt ist eine Library, welche keine ausführbare Datei und lediglich die Implementierungen der Algorithmen bzw. die Logik für das Steuern und Ausweichen des Fahrzeugs enthält. Das Simulation-Projekt dient für die Simulation des autonomen Fahrzeugs und die Implementierungen der Algorithmen. Das Lidar-Projekt enthält den Code, welcher auf das eigentliche Fahrzeug, bzw. den Raspberry Pi des Fahrzeugs, geladen und auf diesem ausgeführt wird.

Nachfolgend werden die einzelnen Projekte näher beschrieben.

#### 7.1.1 Core-Projekt

Wie bereits beschrieben enthält das Core-Projekt die Implementierungen der verwendeten Algorithmen und die Logik zum Steuern des Fahrzeugs. Um auf Daten von Sensoren, sowie die Steuerung des Autos zuzugreifen, werden für diese Interfaces verwendet, über welche im Core-Projekt auf diese zugegriffen werden kann. Dies hat außerdem noch den Vorteil, dass die Implementierung der Interfaces ausgetauscht werden kann, damit nicht die eigentlichen Sensoren ausgelesen und das Auto gesteuert wird, sondern nur mit einer Simulation interagiert wird. Damit bei der Verwendung des Core-Projekts in einem der anderen Projekte die richtige Implementierung für die jeweiligen Interfaces verwendet werden, sind diese zum einen nur in dem jeweiligen Projekt enthalten und werden zum anderen bei dem Start des Programms an das Core-Projekt übergeben. Letzteres geschieht nach dem Dependency Injection Prinzip (TODO: Quelle und Beschreibung DI).

#### 7.1.2 Simulation-Projekt

#### 7.1.3 Lidar-Projekt



## 8 Testen der Simulation und der realen Implementierung

In diesem Abschnitt geht es darum, wie Tests strukturiert und implementiert werden. Dabei geht es sowohl um Tests für die Simulation als auch um Tests für die reale Implementierung.

Bei einem selbstfahrenden Fahrzeug handelt es sich um ein echtzeitkritisches System, bei dem Fehler zu schwerwiegenden Konsequenzen führen können. Daher ist es wichtig, dass die Software des Fahrzeugs ausgiebig getestet wird. Funktioniert die Hinderniserkennung nicht innerhalb eines bestimmten Zeitraums, kann das Fahrzeug nicht rechtzeitig bremsen oder ausweichen und es kann zu einem Unfall kommen, der Schäden am Fahrzeug selbst, anderen Gegenständen oder auch an Personen verursachen kann.

Das Fahrzeug, das im Rahmen dieser Arbeit entwickelt wird, ist zwar nicht für den Einsatz im realen Straßenverkehr vorgesehen und für diesen auch nicht zugelassen, dennoch sollten die Systeme so sicher wie möglich entwickelt werden.

Um die abstrakte Formulierung 'so sicher wie möglich' zu konkretisieren ist es unumgänglich Metriken für die Performance der Software zu definieren.

### 8.1 Grundlagen für das Testen von Software

Das Testen von Software hat mehrere Ziele. Zum einen soll das Testen sicherstellen, dass die Software die Anforderungen erfüllt. Zum anderen soll das Testen dabei helfen Fehlerfälle, insbesondere Randfälle, identifizieren und beheben zu können.

Anders als erwartet werden könnte, dient das Testen von Software nicht dazu, die Fehlerfreiheit der Software zu beweisen, denn das ist nicht möglich. Bewiesen wurde das durch A. M. Turing. In seiner Publikation konnte er beweisen, dass es keine Maschine gibt, die die Fehlerfreiheit einer anderen Maschine garantiert [5, S. 259ff]

Übertragen auf Software bedeutet das, dass es keine Software gibt, die die Fehlerfreiheit einer anderen Software garantieren kann.

Um die Testfälle entwickeln zu können, ist es notwendig, die oben beschriebenen Anforderungen und Einschränkungen in Metriken zu übersetzen. Für diese Metriken können dann Testfälle entwickelt werden.

Auf Grund der vielen notwendigen Testfälle ist es hilfreich, die Testfälle für Simulation und reale Implementierung so ähnlich wie möglich zu halten. Wenn sich diese Testfälle ähneln, ist es einfacher, die Testfälle zu entwickeln und zu warten. Außerdem ist es einfacher, die Ergebnisse der Tests von Sim-

ulation und Realität zu vergleichen.

Dadurch lassen sich Rückschlüsse auf die Qualität der Simulation ziehen. Je ähnlicher die Tests der Simulation und der Realität sind, desto ähnlicher ist die Implementierung der Simulation und der Realität. Nur durch diese Ähnlichkeit ist es möglich, die Erkenntnisse der Simulation auf die Realität zu übertragen. Ansonsten wäre die Simulation eine Art Spielplatz für das Entwickeln von Algorithmen. Auf diesem Spielplatz können erste Erfahrungen gesammelt werden, während für die Realität eine weitere Einarbeitung notwendig wäre.

Im Optimalfall sind die Testfälle identisch. Das wird aber in der Praxis nicht möglich sein, da die Simulation immer eine gewisse Abstraktion der Realität darstellt. Durch die Abstraktion können Details verloren gehen, oder so abgewandelt werden, dass auch die Testfälle für diese Situationen angepasst werden müssen.

## 8.2 Metriken und Anforderungen für die Performance der Software

Metriken dienen dem Zweck die Ergebnisse eines Prozesses zu quantifizieren [6, S. 204]. Durch die Quantifizierung der Ergebnisse können diese miteinander verglichen und ausgewertet werden.

Durch Metriken kann die Funktionalität der Software objektiv gemessen werden.

Um Metriken definieren zu können sind zunächst die Anforderungen bezüglich der Performance zu definieren.

### 8.2.1 Anforderungen an die Software

Folgende Anforderungen sind allgemeingültig:

- Die Software muss in der Lage sein, Hindernisse zu erkennen und darauf zu reagieren.
- Die Software muss in der Lage sein, die Position des Fahrzeugs zu bestimmen.
- Die Software muss in der Lage sein, die Fahrtrichtung des Fahrzeugs zu erkennen.
- Die Software muss in der Lage sein, die Geschwindigkeit des Fahrzeugs zu bestimmen.

Folgende Anforderungen sind speziell für die Simulation:

- Simulations-Anforderungen

Folgende Anforderungen sind speziell für die reale Anwendung:

- Realitätsspezifische-Anforderungen

### **8.2.2 Metriken für die Anforderungen**

Hier werden die Metriken definiert

## **8.3 Testkonzept**

Basierend auf den Metriken und Anforderungen kann ein Testkonzept erstellt werden, das befolgt wird um die Ergebnisse zu validieren.

# **9 Fazit**

1. Was haben wir erreicht?
2. Entspricht das dem erhofften Ergebnis?
3. Welche Einschränkungen gibt es in der Verwendung?

## A Anhang

## Literatur

- [1] Neil Ashby. „Relativity in the global positioning system“. In: *Living Reviews in relativity* 6 (2003), S. 1–42.
- [2] Chetan Desai, David Janzen und Kyle Savage. „A survey of evidence for test-driven development in academia“. In: *SIGCSE Bull.* 40.2 (2008), S. 97–101. ISSN: 0097-8418. DOI: 10.1145/1383602.1383644. URL: <https://doi.org/10.1145/1383602.1383644>.
- [3] *GitHub: Slamtec/rplidar\_ros*. 2023. URL: [https://github.com/slamtec/rplidar\\_ros](https://github.com/slamtec/rplidar_ros) (besucht am 05.02.2024).
- [4] *GitHub: Slamtec/rplidar\_sdk*. 2023. URL: [https://github.com/Slamtec/rplidar\\_sdk](https://github.com/Slamtec/rplidar_sdk) (besucht am 05.02.2024).
- [5] Anu Maria. *Introduction to modeling and simulation*. 1997. URL: <https://dl.acm.org/doi/pdf/10.1145/268437.268440> (besucht am 23.01.2024).
- [6] Premal B Nirpal und KV Kale. „A brief overview of software testing metrics“. In: *International Journal on Computer Science and Engineering* 3.1 (2011), S. 204–211.
- [7] *Raspberry Pi 4 Model B*. Techn. Ber. Raspberry Pi Ltd, 2023. URL: <https://datasheets.raspberrypi.com/rpi4/raspberry-pi-4-product-brief.pdf> (besucht am 31.01.2024).
- [8] *ROS: Home*. 2023. URL: <https://www.ros.org/> (besucht am 05.02.2024).
- [9] *RPLIDAR A1*. 2020. URL: [https://www.slamtec.ai/wp-content/uploads/2023/11/LD108\\_SLAMTEC\\_rplidar\\_datasheet\\_A1M8\\_v3.0\\_en.pdf](https://www.slamtec.ai/wp-content/uploads/2023/11/LD108_SLAMTEC_rplidar_datasheet_A1M8_v3.0_en.pdf) (besucht am 31.01.2024).
- [10] Shanghai Slamtec Co., Ltd. *RPLIDAR A1: Low Cost 360 Degree Laser Range Scanner*. Revision 3.0. Shanghai Slamtec Co., Ltd. Shengyin Tower, 666 Shengxia Rd., Shanghai, China, Okt. 2020.
- [11] The Editors of Encyclopaedia Britannica. *computer simulation*. 2023. URL: <https://www.britannica.com/technology/computer-simulation> (besucht am 23.01.2024).
- [12] Alan Mathison Turing u. a. „On computable numbers, with an application to the Entscheidungsproblem“. In: *J. of Math* 58.345-363 (1936), S. 5.