

Ran Liu

# Mapping, Path Following, and Perception with Long Range Passive UHF RFID for Mobile Robots

Mapping, Path Following, and Perception with Long Range Passive UHF RFID for  
Mobile Robots



# **Mapping, Path Following, and Perception with Long Range Passive UHF RFID for Mobile Robots**

Dissertation  
der Mathematisch-Naturwissenschaftlichen Fakultät  
der Eberhard Karls Universität Tübingen  
zur Erlangung des Grades eines  
Doktors der Naturwissenschaften  
(Dr. rer. nat.)

vorgelegt von  
**M. Sc. Ran Liu**  
aus Anhui, China

Tübingen  
2014

Tag der mündlichen Qualifikation: 26.11.2014  
Dekan: Prof. Dr. Wolfgang Rosenstiel  
1. Berichterstatter: Prof. Dr. Andreas Zell  
2. Berichterstatter: Prof. Dr. Andreas Schilling

Berichte aus der Robotik

**Ran Liu**

**Mapping, Path Following, and Perception with  
Long Range Passive UHF RFID for Mobile Robots**

D 21 (Diss. Universität Tübingen)

Shaker Verlag  
Aachen 2018

**Bibliographic information published by the Deutsche Nationalbibliothek**

The Deutsche Nationalbibliothek lists this publication in the Deutsche Nationalbibliografie; detailed bibliographic data are available in the Internet at <http://dnb.d-nb.de>.

Zugl.: Tübingen, Univ., Diss., 2014

Copyright Shaker Verlag 2018

All rights reserved. No part of this publication may be reproduced, stored in a retrieval system, or transmitted, in any form or by any means, electronic, mechanical, photocopying, recording or otherwise, without the prior permission of the publishers.

Printed in Germany.

ISBN 978-3-8440-4636-6

ISSN 1434-8098

Shaker Verlag GmbH • P.O. BOX 101818 • D-52018 Aachen

Phone: 0049/2407/9596-0 • Telefax: 0049/2407/9596-9

Internet: [www.shaker.de](http://www.shaker.de) • e-mail: [info@shaker.de](mailto:info@shaker.de)

For my family



# Abstract

Service robots have shown an impressive potential in providing assistance and guidance in various environments, such as supermarkets, shopping malls, homes, airports, and libraries. Due to the low-cost and contactless way of communication, radio-frequency identification (RFID) technology provides a solution to overcome the difficulties (e.g. occlusions) that the traditional line of sight sensors (e.g. cameras and laser range finders) face. In this thesis, we address the applications of using passive ultra high frequency (UHF) RFID as a sensing technology for mobile robots in three fundamental tasks, namely mapping, path following, and tracking.

An important task in the field of RFID is mapping, which aims at inferring the positions of RFID tags based on the measurements (i.e. the detections as well as the received signal strength) received by the RFID reader. The robot, which serves as an intelligent mobile carrier, is able to localize itself in a known environment based on the existing positioning techniques, such as laser-based Monte Carlo localization. The mapping process requires a probabilistic sensor model, which characterizes the likelihood of receiving a measurement, given the relative pose of the antenna and the tag.

In this thesis, we address the problem of recovering from mapping failures of static RFID tags and localizing non-static RFID tags which do not move frequently using a particle filter. The usefulness of negative information (e.g. non-detections) is also examined in the context of mapping RFID tags. Moreover, we present a novel three dimensional (3D) sensor model to improve the mapping accuracy of RFID tags. In particular, using this new sensor model, we are able to localize the 3D position of an RFID tag by mounting two antennas at different heights on the robot. We additionally utilize negative information to improve the mapping accuracy, especially for the height estimation in our stereo antenna configuration.

The model-based localization approach, which works as a dual to the mapping process, estimates the pose of the robot based on the sensor model as well as the given positions of RFID tags. The fingerprinting-based approach was shown to be superior to the model-based approach, since it is able to better capture the unpredictable radio frequency characteristics in the existing infrastructure. Here, we present a novel approach that combines RFID fingerprints and odometry information as an input of the motion control of a mobile robot for the purpose of path following in unknown environments. More precisely, we apply the teaching and playback scheme to perform this task. During the teaching stage, the robot is manually steered to move along a desired path. RFID measurements and the associated motion information are recorded in an online-fashion as reference data. In the second stage (i.e. playback stage), the robot follows this path

*Abstract*

---

autonomously by adjusting its pose according to the difference between the current RFID measurements and the previously recorded reference measurements. Particularly, our approach needs no prior information about the distribution and positions of the tags, nor does it require a map of the environment. The proposed approach features a cost-effective alternative for mobile robot navigation if the robot is equipped with an RFID reader for inventory in RFID-tagged environments.

The capability of a mobile robot to track dynamic objects is vital for efficiently interacting with its environment. Although a large number of researchers focus on the mapping of RFID tags, most of them only assume a static configuration of RFID tags and too little attention has been paid to dynamic ones. Therefore, we address the problem of tracking dynamic objects for mobile robots using RFID tags. In contrast to mapping of RFID tags, which aims at achieving a minimum mapping error, tracking does not only need a robust tracking performance, but also requires a fast reaction to the movement of the objects. To achieve this, we combine a two stage dynamic motion model with the dual particle filter, to capture the dynamic motion of the object and to quickly recover from failures in tracking. The state estimation from the particle filter is used in a combination with the VFH+ (Vector Field Histogram), which serves as a local path planner for obstacle avoidance, to guide the robot towards the target. This is then integrated into a framework, which allows the robot to search for both static and dynamic tags, follow it, and maintain the distance between them.

# Kurzfassung

Service-Roboter bergen ein großes Potential bei der Unterstützung, Beratung und Führung von Kunden oder Personal in verschiedenen Umgebungen wie zum Beispiel Supermärkten, Einkaufszentren, Wohnungen, Flughäfen und Bibliotheken. Durch die geringen Kosten und die kontaktlose Kommunikation ist die RFID Technologie in der Lage vorhandene Herausforderungen traditioneller sichtlinienbasierter Sensoren (z.B. Verdeckung beim Einsatz von Kameras oder Laser-Entfernungsmessern) zu lösen. In dieser Arbeit beschäftigen wir uns mit dem Einsatz von passivem Ultrahochfrequenz (UHF) RFID als Sensortechnologie für mobile Roboter hinsichtlich drei grundlegender Aufgabenstellungen Kartierung, Pfadverfolgung und Tracking.

Kartierung nimmt eine wesentliche Rolle im Bereich der Robotik als auch beim Einsatz von RFID Sensoren ein. Hierbei ist das Ziel die Positionen von RFID-Tags anhand von Messungen (die Erfassung der Tags als solche und die Signalstärke) zu schätzen. Der Roboter, der als intelligenter mobiler Träger dient, ist in der Lage, sich selbst in einer bekannten Umgebung auf Grundlage der bestehenden Positionierungsverfahren, wie Laser-basierter Monte-Carlo Lokalisierung zurechtzufinden. Der Kartierungsprozess erfordert ein probabilistisches Sensormodell, das die Wahrscheinlichkeit beschreibt, ein Tag an einer gegebenen Position relativ zur RFID-Antenne (ggf. mit einer bestimmten Signalstärke) zu erkennen.

Zentrale Aspekte dieser Arbeit sind die Regeneration bei fehlerhafter Kartierung statischer RFID-Tags und die Lokalisierung von nicht-statischen RFID-Tags. Auch wird die Verwendbarkeit negativer Informationen, wie z.B. das Nichterkennen von Transpondern, im Rahmen der RFID Kartierung untersucht. Darüber hinaus schlagen wir ein neues 3D-Sensormodell vor, welches die Genauigkeit der Kartierung von RFID-Tags verbessert. Durch die Montage von zwei Antennen auf verschiedenen Höhen des eingesetzten Roboters, erlaubt es dieses Modell im Besonderen, die 3D Positionen von Tags zu bestimmen. Dabei nutzen wir zusätzlich negative Informationen um die Genauigkeit der Kartierung zu erhöhen.

Dank der Eindeutigkeit von RFID-Tags, ist es möglich die Lokalisierung eines mobilen Roboters ohne Mehrdeutigkeit zu bestimmen. Der modellbasierte Ansatz zur Lokalisierung schätzt die Pose des Roboters auf Basis des Sensormodells und den angegebenen Positionen der RFID-Tags. Es wurde gezeigt, dass der Fingerprinting-Ansatz dem modellbasierten Ansatz überlegen ist, da ersterer in der Lage ist, die unvorhersehbaren Funkfrequenzeigenschaften in der vorhandenen Infrastruktur zu erfassen. Hierfür präsentieren wir einen neuen Ansatz, der RFID Fingerprints und Odometrieinformationen für die Zwecke der Pfadverfolgung in unbekannten Umgebungen kombiniert. Dieser basiert

auf dem Teaching-and-Playback-Schema. Während der Teaching-Phase wird der Roboter manuell gelenkt, um ihn entlang eines gewünschten Pfades zu bewegen. RFID-Messungen und die damit verbundenen Bewegungsinformationen werden als Referenzdaten aufgezeichnet. In der zweiten Phase, der Playback-Phase, folgt der Roboter diesem Pfad autonom. Der vorgeschlagene Ansatz bietet eine kostengünstige Alternative für die mobile Roboternavigation bei der Bestandsaufnahme in RFID-gekennzeichneten Umgebungen, wenn der Roboter mit einem RFID-Lesegerät ausgestattet ist.

Die Fähigkeit eines mobilen Roboters dynamische Objekte zu verfolgen ist entscheidend für eine effiziente Interaktion mit der Umgebung. Obwohl sich viele Forscher mit der Kartierung von RFID-Tags befassen, nehmen die meisten eine statische Konfiguration der RFID-Tags an, nur wenige berücksichtigen dabei dynamische RFID-Tags. Wir wenden uns daher dem Problem der RFID basierten Verfolgung dynamischer Objekte mit mobilen Robotern zu. Im Gegensatz zur Kartierung von RFID-Tags, ist für die Verfolgung nicht nur eine stabile Erkennung notwendig, es ist zudem erforderlich schnell auf die Bewegung der Objekte reagieren zu können. Um dies zu erreichen, kombinieren wir ein zweistufiges dynamisches Bewegungsmodell mit einem Dual-Partikelfilter. Die Zustandsschätzung des Partikelfilters wird in Kombination mit dem VFH+ (Vektorfeld Histogramm) verwendet, um den Roboter in Richtung des Ziels zu leiten. Hierdurch ist es dem Roboter möglich nach statischen und dynamischen Tags zu suchen, ihnen zu folgen und dabei einen gewissen Abstand zu halten.

# Acknowledgments

This thesis would never have been done without the support of many colleagues, friends, and my family. First, I would like to thank my advisor Prof. Dr. Andreas Zell sincerely for giving me the opportunity to work in his group. He provided a great environment with state-of-the-art equipment for performing practical experiments. He gave me a high degree of freedom in conducting my own research and also taught me to critically and scientifically deal with the theoretical and the practical issues in research.

I also would like to thank Prof. Dr. Andreas Schilling, who is my second advisor, for reading my thesis.

It is a great pleasure to work with my colleagues at the Department of Cognitive Systems in Tübingen. I would like to thank Dr. Philipp Vorst for his several years of contribution to the software for our indoor robots. Also he taught me how to operate our Scitos robot and helped me with my first publication during my first year here. I also want to thank Artur Koch for correcting my papers for IROS and Softcom. Many thanks to Goran Huskić, Nedim Šrđić, Jacobo Jimenez, Richard Hanten, Duc My Vo, Anna Górska, Prateek Katiyar, and Kushal Kumar Das for proof reading of my thesis. Moreover, I would like to acknowledge Dr. Travis Deyle from Georgia Institute of Technology and Kirti Chawla from University of Virginia for their discussions about the behavior of our Impinj RFID reader.

Many thanks to Klaus Beyreuther for solving the hardware problems and Vita Serbakova for taking care of our official documentations. I also would like to thank the China Scholarship Council (CSC) for financing my studies in Germany. This thesis is also supported by a Doctoral Research Starting Grant from the Southwest University of Science and Technology in China and the National Science Foundation of China (grant number 61601381 and 61471306).

Last, I would like to thank my family and my friends for their support, especially my parents and my sister for their unconditioned love and trust.

*Acknowledgments*

---

# Contents

<b>1</b>	<b>Introduction</b>	<b>1</b>
1.1	Motivation . . . . .	1
1.2	Contributions . . . . .	2
1.3	Outline . . . . .	4
1.4	Experimental Platform . . . . .	5
1.4.1	Experimental Environment . . . . .	5
1.4.2	Robot Platform . . . . .	7
1.5	Notation . . . . .	8
<b>2</b>	<b>Foundations</b>	<b>11</b>
2.1	Long Range Passive UHF RFID . . . . .	11
2.1.1	Introduction . . . . .	11
2.1.2	RFID Systems . . . . .	12
2.1.3	Long Range Passive RFID . . . . .	13
2.1.4	Passive RFID Reader and Tag . . . . .	17
2.2	Modeling of the Robot . . . . .	17
2.2.1	Introduction . . . . .	17
2.2.2	Robot Motion . . . . .	19
2.3	State Estimation . . . . .	21
2.3.1	Bayesian Framework . . . . .	21
2.3.2	Kalman Filters . . . . .	23
2.3.3	Histogram Filters . . . . .	24
2.3.4	Particle Filters . . . . .	24
2.3.5	Resampling . . . . .	26
2.4	Modeling of the Characteristics of the UHF RFID . . . . .	28
2.4.1	Related Work . . . . .	28
2.4.2	Sensor Model . . . . .	30
2.4.3	Semi-autonomously Learning of the Sensor Model . . . . .	31
2.4.4	Experiments . . . . .	33
2.5	Conclusions . . . . .	39
<b>3</b>	<b>Mapping of RFID Tags</b>	<b>41</b>
3.1	Introduction . . . . .	41
3.2	Related Work . . . . .	43

3.2.1	Mapping with Fixed Antenna Configurations . . . . .	43
3.2.2	Mapping with Mobile Antenna Setups . . . . .	44
3.3	Bayesian Framework for Mapping RFID Tags . . . . .	46
3.4	Particle Filters-based Mapping . . . . .	47
3.5	Perturbation of the Particles . . . . .	48
3.6	Dealing with Mapping Failures . . . . .	48
3.7	Integrating Negative Information . . . . .	50
3.8	Experimental Results . . . . .	52
3.8.1	Setup . . . . .	52
3.8.2	Performance Evaluation without Negative Information . . . . .	52
3.8.3	Influence of Negative Information . . . . .	53
3.8.4	Comparison to a Grid-based Markov Approach . . . . .	55
3.8.5	Time Complexity . . . . .	55
3.9	Conclusions and Future Work . . . . .	57
<b>4</b>	<b>Mapping of RFID Tags with a 3D Sensor Model</b>	<b>59</b>
4.1	Introduction . . . . .	59
4.2	Related Work . . . . .	60
4.3	Mapping RFID Tags in 3D . . . . .	62
4.4	Adapting the Number of Particles . . . . .	64
4.5	Utilizing Negative Information . . . . .	65
4.6	Experimental Results . . . . .	66
4.6.1	Setup . . . . .	66
4.6.2	Evaluation of 2D Mapping Accuracy . . . . .	66
4.6.3	Influence of Negative Information . . . . .	67
4.6.4	Evaluation of 3D Position Estimation . . . . .	69
4.6.5	Influence of the Baseline of the Stereo Antennas System . . . . .	69
4.6.6	Performance Evaluation of KLD-sampling . . . . .	71
4.7	Conclusions and Future Work . . . . .	72
<b>5</b>	<b>Path Following with RFID Tags in Unknown Environments</b>	<b>73</b>
5.1	Introduction . . . . .	73
5.2	Related Work . . . . .	74
5.2.1	Model-based Localization . . . . .	75
5.2.2	Fingerprinting-based Localization . . . . .	76
5.3	Algorithm Overview . . . . .	78
5.3.1	Data Recording During the Teaching Stage . . . . .	78
5.3.2	Navigation of the Robot in the Playback Stage . . . . .	78
5.3.3	Similarity Measures . . . . .	79
5.3.4	Orientation Estimation with Particle Filters . . . . .	80
5.3.5	Estimation of the RSS Difference . . . . .	81
5.4	Control Algorithm . . . . .	82

5.5	Experimental Results . . . . .	84
5.5.1	Setup . . . . .	84
5.5.2	Preliminary Results . . . . .	85
5.5.3	Impact of Particle Filters . . . . .	86
5.5.4	Influence of Different Tag Densities . . . . .	90
5.5.5	Parameter Evaluation . . . . .	92
5.5.6	Impact of the Reader Transmission Power . . . . .	92
5.6	Conclusions and Future Work . . . . .	93
<b>6</b>	<b>Active Perception for RFID Tags</b>	<b>97</b>
6.1	Introduction . . . . .	97
6.2	Related Work . . . . .	99
6.2.1	Behavior-based Approach . . . . .	100
6.2.2	Model-based Approach . . . . .	101
6.2.3	Fusing RFID with Other Sensors . . . . .	101
6.3	Tracking RFID Tags . . . . .	102
6.4	Dynamic Motion Model and the Dual Particle Filter . . . . .	103
6.5	Active Perception . . . . .	104
6.6	Experimental Results . . . . .	105
6.6.1	Influence of Various Motion Parameters in the Particle Filter . . . . .	105
6.6.2	Comparison with the Reactive Controller . . . . .	108
6.6.3	Impact of Different Antenna and Tag Configurations . . . . .	109
6.6.4	Influence of Different Materials . . . . .	109
6.6.5	Test in a Library and a Hallway Scenario . . . . .	111
6.6.6	Performance Analysis . . . . .	113
6.7	Conclusions and Future Work . . . . .	113
<b>7</b>	<b>Conclusions</b>	<b>115</b>
7.1	Summary . . . . .	115
7.2	Future Work . . . . .	118
<b>Bibliography</b>		<b>121</b>