

Verbesserung eines Bluetooth-basierten Warnsystems für den Straßenverkehr durch Datenlogging und innovative Visualisierungstechniken

Studienarbeit T3200

Studiengang Elektrotechnik

Studienrichtung Fahrzeugelektronik

Duale Hochschule Baden-Württemberg Ravensburg, Campus Friedrichshafen

von

Luka Tadic

Abgabedatum:	14.07.2025
Bearbeitungszeitraum:	07.04.2025 - 14.07.2025
Matrikelnummer:	5726700
Kurs:	TFE22-1
Dualer Partner:	
Betreuerin / Betreuer:	Prof. Dr. Ing. Tobias Frank
Gutachterin / Gutachter:	Prof. Dr. Ing. Tobias Frank

Erklärung

Ich versichere hiermit, dass ich meine Studienarbeit T3200 mit dem Thema:

*Verbesserung eines Bluetooth-basierten Warnsystems für den
Straßenverkehr durch Datenlogging und innovative Visualisie-
rungstechniken*

selbstständig 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.

Friedrichshafen, den 3. Juli 2025

Luka Tadic

Kurzfassung

Abstract

Hilfsmittel

Abbildungsverzeichnis

1	Beispiel Rechtsabbiegen LKW	1
2	XPLR-AOA Explorer Kit	4
3	Datenlogger Cube (Avisaro 2.0) zur Speicherung von Sensor- und Prozessdaten	6
4	Beispiel Triangulation	11

Abkürzungsverzeichnis

AoA Angle-of-Arrival

API Application Programming Interface

BLE Bluetooth Low Energy

LKW Lastkraftwagen

SDK Software Development Kit

CSV Comma-seperated values

JSON JavaScript Object Notation

Inhaltsverzeichnis

1	Einleitung	1
1.1	Motivation	1
1.2	Zielsetzung	2
2	Rückblick auf das mobile Warnsystem	3
2.1	Konzept und Zielsetzung	3
2.2	Bluetooth AoA und technische Grundlagen	3
2.3	Herausforderungen und Gründe für die Projektpause	4
3	Grundlagen Datenlogger	6
3.1	Zweck und Funktionalität eines Datenloggers	6
3.2	Anwendungsbereiche im Kontext der Studienarbeit	7
3.3	Vorhandene Herausforderungen und Lösungsansätze	7
4	Entwicklung des Datenloggers	9
4.1	Anforderungen an die Software	9
4.2	Auswahl geeigneter Technologien und Tools	9
4.3	Implementierung und Integration in bestehende Systeme	10
4.4	Ergebnisse und Evaluation	14
5	Grundlagen der Visualisierung	14
5.1	Anforderungen an eine effektive Visualisierung	14
5.2	Darstellungsmöglichkeiten und -technologien	14
6	Entwicklung der neuen Visualisierung	14
6.1	Analyse der bestehenden Visualisierung	14
6.2	Konzept einer verbesserten Visualisierung	14
6.3	Implementierung der verbesserten Visualisierung	14
6.4	Ergebnisse und Benutzerfreundlichkeit	14
7	Test und Validierung	14
7.1	Testmethodik und -umgebung	14
7.2	Ergebnisse der Tests	14
7.3	Diskussion der Testergebnisse und Optimierungspotentiale	14
8	Kritische Bewertung und Ausblick	14
8.1	Reflexion der erreichten Ergebnisse	14
8.2	Grenzen der aktuellen Umsetzung	14
8.3	Vorschläge für zukünftige Weiterentwicklungen	14

1 Einleitung

1.1 Motivation

In den letzten Jahren ist die Zahl der tödlichen Verkehrsunfälle bedauerlicherweise gestiegen, was auf eine Vielzahl von Faktoren wie die steigende Verkehrsdichte sowie mangelnde Aufmerksamkeit und Sorgfalt im Straßenverkehr zurückzuführen sein kann. Um dieser negativen Entwicklung entgegenzuwirken, wurden unterschiedliche Maßnahmen ergriffen. Neben strengerer Sicherheitsgesetzen haben sich vor allem technologische Innovationen wie Fahrzeugkameras, Sensorik und verschiedene Fahrerassistenzsysteme als wesentliche Instrumente zur Unfallprävention herauskristallisiert.



Abbildung 1: Beispiel Rechtsabbiegen LKW

Eine besonders bedeutende Neuerung im Bereich der Lastkraftwagen (LKW)-Sicherheit stellen Abbiegeassistenten dar. Diese Systeme helfen, den toten Winkel zu reduzieren und somit Unfälle – insbesondere beim Rechtsabbiegen – zu vermeiden. Trotz dieser technischen Fortschritte besteht weiterhin Potenzial für weitere Verbesserungen. Eine umfassende Forschung und Entwicklung im Bereich von Fahrerassistenzsystemen könnte zukünftig dazu beitragen, das allgemeine Verkehrsrisiko weiter zu senken und die Verkehrssicherheit signifikant zu erhöhen. [1]

1.2 Zielsetzung

Zielsetzung dieser Studienarbeit ist es, einen leistungsfähigen Datenlogger zu entwickeln und die Visualisierung zu verbessern, um die Funktionalität des Fahrerassistenzsystems zu erhöhen und dadurch dessen Entwicklung zu erleichtern. Durch die Implementierung eines leistungsfähigen Datenloggers sollen Messwerte systematisch und zuverlässig erfasst werden können, was eine effektivere Zusammenarbeit im Entwicklungsteam ermöglicht und die Notwendigkeit einer dauerhaften Hardwareverbindung reduziert. Die Optimierung der Visualisierung dient dazu, Messergebnisse klarer und übersichtlicher darzustellen, um künftige Analysen und Tests zu vereinfachen und somit die Qualität und Genauigkeit der Positionsbestimmung zu erhöhen. Diese Verbesserungen sollen letztlich zu einer höheren Effizienz im Entwicklungsprozess führen und somit einen wesentlichen Beitrag zur Erhöhung der Verkehrssicherheit leisten.

2 Rückblick auf das mobile Warnsystem

2.1 Konzept und Zielsetzung

Die vorherige Studienarbeit verfolgte das Ziel, ein mobiles Warnsystem zur Minimierung von Abbiegeunfällen zwischen LKW und ungeschützten Verkehrsteilnehmenden wie Fußgängerinnen und Radfahrerinnen zu entwickeln. Zentrales Element dieses Systems war eine mobile Applikation, die als aktiver Bluetooth-Sender fungieren sollte. In Kombination mit einem am LKW montierten Empfängerboard (basierend auf dem u-blox XPLR-AOA-1 Kit) sollte mithilfe der Angle-of-Arrival (AoA)-Technologie die Position des Smartphones lokalisiert und bei drohender Gefahr eine Warnung ausgegeben werden. Das System versprach einen kostengünstigen und einfach zugänglichen Ansatz zur Verbesserung der Verkehrssicherheit im städtischen Raum.

2.2 Bluetooth AoA und technische Grundlagen

Die AoA-Technologie ist Teil des Bluetooth 5.1 Standards und ermöglicht die Positionsbestimmung eines Senders durch Messung des Einfallswinkels der Funksignale an mehreren Antennen eines Empfängers. Voraussetzung hierfür ist jedoch ein exakter Zugang zu den Bluetooth-Sendeparametern sowie eine Antennenkonfiguration mit bekannten geometrischen Abständen. Das u-blox XPLR-AOA-1 Explorer Kit stellt hierzu eine geeignete Hardwarelösung dar, da es mit einem AoA-fähigen Empfängerboard und einem sogenannten Tag (Sender) ausgestattet ist. Ziel der Arbeit war es, das Smartphone funktional durch diesen Tag zu ersetzen. [1][2][3]

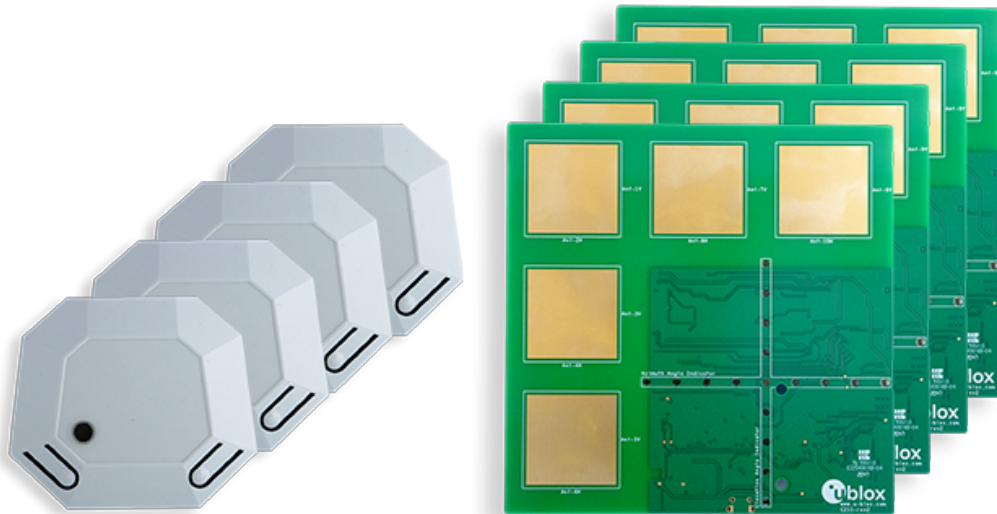


Abbildung 2: XPLR-AOA Explorer Kit

2.3 Herausforderungen und Gründe für die Projektpause

Im praktischen Verlauf der Umsetzung traten mehrere schwerwiegende technische Limitierungen auf, die die Fortführung des Projekts verhinderten:

- Aktuelle Smartphone-Firmware (insbesondere auf Android-Basis) verhindert in der Regel den vollständigen Zugriff auf die Bluetooth-Sendeparameter. Ein gezieltes Emittieren von Bluetooth Low Energy (BLE)-Signalen, wie es zur AoA-Ortung erforderlich ist, ist mit Standard-Software Development Kit (SDK) nicht möglich.
- Nur wenige aktuelle Mobilgeräte unterstützen Bluetooth 5.1 vollständig, was die Reichweite und Genauigkeit der Ortung stark einschränkt.

- Die Emulation des u-blox Tags durch das Smartphone scheiterte daher an mangelnden Systemrechten, fehlender Low-Level-Application Programming Interface (API)-Zugriffe und nicht ausreichender Hardwareunterstützung.

Diese Faktoren führten dazu, dass das Projekt in der geplanten Form nicht abgeschlossen werden konnte. Die zugrundeliegende Idee bleibt jedoch vielversprechend und kann in Zukunft wieder aufgegriffen werden, sobald sich die technischen Rahmenbedingungen verbessert haben.[4][5][6][7]

3 Grundlagen Datenlogger

3.1 Zweck und Funktionalität eines Datenloggers

Ein Datenlogger ist ein autonom arbeitendes Gerät oder Softwaremodul, das physikalische oder digitale Messwerte über einen definierten Zeitraum hinweg aufzeichnet. Ziel ist es, Veränderungen systematisch und zuverlässig zu erfassen, um sie später analysieren, auswerten oder dokumentieren zu können. Typische erfasste Daten umfassen beispielsweise Temperatur, Spannung, Zeitstempel, Lage- oder Positionsdaten.



Abbildung 3: Datenlogger Cube (Avisaro 2.0) zur Speicherung von Sensor- und Prozessdaten

Im Gegensatz zu interaktiven Messsystemen arbeitet ein Datenlogger in der Regel unabhängig und ohne dauerhafte Verbindung zu einem Steuergerät. Dies macht ihn besonders geeignet für mobile oder schwer zugängliche Anwendungen. Durch kontinuierliche Aufzeichnung lassen sich Messwerte nachvollziehbar dokumentieren, was vor allem in der Entwicklung, Fehlersuche und Validierung technischer Systeme von Bedeutung ist.

Wichtige Eigenschaften eines Datenloggers sind unter anderem eine ausreichende Speicherkapazität, Energieeffizienz und die Kompatibilität zu verschiedenen Datenformaten wie Comma-separated values (CSV) oder

JavaScript Object Notation (JSON). Moderne Logger bieten darüber hinaus Schnittstellen für drahtlose Datenübertragung oder automatisierte Synchronisation mit Analysetools.

3.2 Anwendungsbereiche im Kontext der Studienarbeit

Im Rahmen dieser Studienarbeit wird der Datenlogger gezielt eingesetzt, um die Entwicklungsarbeit am Bluetooth-AoA-basierten Lokalisierungssystem effizienter und flexibler zu gestalten. Ziel ist es, die Abhängigkeit von einer aktiven Verbindung zur Hardware während der Test- und Anpassungsphasen zu minimieren. Personen, die an der Parametrierung oder Feinjustierung des Systems arbeiten, sollen in die Lage versetzt werden, auch ohne direkte Verbindung zur u-blox-Hardware auf reale Messdaten zuzugreifen.

Der Datenlogger dient dabei nicht nur der reinen Aufzeichnung, sondern ermöglicht die Speicherung von tatsächlich erfassten, originalgetreuen Messwerten. Diese Werte können anschließend in separate Programme oder Auswertungswerkzeuge importiert werden, um dort Berechnungen, Analysen und grafische Darstellungen durchzuführen. Änderungen an Parametern oder Auswertealgorithmen können somit auf Basis gespeicherter Daten vorgenommen und getestet werden, ohne dass dafür eine erneute Datenerfassung mit der realen Sensorik notwendig ist.

Darüber hinaus erlaubt der Datenlogger eine „Offline-Simulation“ oder ein Daten-Replay mit echten Werten. Diese Vorgehensweise bietet den Vorteil, dass Optimierungen zunächst im Testsystem geprüft werden können. Erst wenn ein Ergebnis zufriedenstellend ist, wird es auf das reale System übertragen. Damit leistet der Datenlogger einen wesentlichen Beitrag zur Entkopplung von Entwicklung und Hardwareverfügbarkeit, was vor allem in Teamkonstellationen und bei paralleler Arbeit an mehreren Teilaspekten des Systems von großem Nutzen ist.

3.3 Vorhandene Herausforderungen und Lösungsansätze

Bei der Entwicklung eines zuverlässigen Datenloggers im Kontext des Bluetooth AoA-Systems treten verschiedene Herausforderungen auf. Eine der zentralen Schwierigkeiten liegt in der exakten zeitlichen Zuordnung der erfassten Daten. Für eine sinnvolle Auswertung müssen Zeitstempel, Empfangswinkel und weitere Messgrößen synchronisiert und konsistent gespeichert werden.

Ein weiteres Problem stellt die effiziente und verlustfreie Speicherung

großer Datenmengen dar. Hierbei müssen sowohl die Speicherkapazität als auch die Lesbarkeit und Weiterverwendbarkeit berücksichtigt werden. Gerade im Hinblick auf die spätere Analyse mit gängigen Tools wie Python oder MATLAB ist ein gut strukturiertes Datenformat – etwa CSV oder JSON – von hoher Bedeutung.

Auch die Integration in bestehende Entwicklungsprozesse erfordert eine durchdachte Schnittstellengestaltung. Der Datenlogger muss flexibel und modular aufgebaut sein, damit er problemlos in verschiedene Testumgebungen eingebunden werden kann. Gleichzeitig soll der Energieverbrauch möglichst gering gehalten werden, um auch den mobilen Einsatz über längere Zeiträume hinweg zu ermöglichen.

Lösungsansätze bestehen in der Verwendung eines einfachen, standardisierten Speicherformats, einem modularen Softwaredesign mit klar dokumentierten Schnittstellen sowie in der Implementierung grundlegender Fehlererkennungs- und Synchronisationsmechanismen. Diese Maßnahmen sollen sicherstellen, dass der Datenlogger zuverlässig, energieeffizient und nutzerfreundlich eingesetzt werden kann.

4 Entwicklung des Datenloggers

4.1 Anforderungen an die Software

Die bestehende Softwarebasis setzt bereits auf eine performante C++-Schicht für die zeitkritische Kommunikation mit der u-blox-Hardware und auf ergänzende Python-Skripte für Tests und Auswertungen. Dieses zweistufige Konzept bleibt erhalten: Der neue Datenlogger wird vollständig in Python implementiert und greift über schlanke Schnittstellen auf die vorhandenen C++-Funktionen zu. So können Erweiterungen schnell umgesetzt werden, ohne den stabilen Kerncode anzutasten.

Als Speicherformat dient JSON. Es ermöglicht, Messwerte – etwa Zeitstempel, AoA-Winkel, Signalstärke und relevante Metadaten – in einer klar strukturierten, menschenlesbaren Datei abzulegen. Die Dateien lassen sich bei Bedarf komprimieren und ohne Konvertierung in gängige Analyse- oder Visualisierungsprogramme importieren.

Diese Kombination aus C++ (für hardwarenahen Durchsatz) und Python (für flexible Datenverarbeitung) erfüllt die Anforderungen an Zuverlässigkeit, Erweiterbarkeit und unkomplizierte Offline-Analyse. Sie stellt zudem sicher, dass Teammitglieder auch ohne direkten Hardwarezugriff reale Datensätze einspielen, parametrieren und visualisieren können.

[8][9]

4.2 Auswahl geeigneter Technologien und Tools

Für die Erweiterung des bestehenden Prototyps wurde bewusst an der zweigeteilten Sprachebene festgehalten: zeitkritische Kommunikation und Treiberfunktionen laufen weiterhin in C++, während der neue Datenlogger in Python implementiert wird. So können die vorhandenen C++-Routinen unverändert genutzt werden, während Python durch seine hohe Entwicklungsgeschwindigkeit schnelle Anpassungen und Auswertungen ermöglicht.

Als Speicherformat wurde JSON gewählt. Es erlaubt, Messwerte – etwa Zeitstempel, Winkel und Signalstärke – zusammen mit Metadaten in einer klaren, hierarchischen Struktur abzulegen. Die Dateien bleiben damit menschenlesbar und lassen sich ohne Umwege in gängige Analyse- und Visualisierungswerkzeuge importieren. Bei Bedarf kann eine Kompression eingesetzt werden, um Speicherplatz zu sparen.

Mit dieser Kombination werden die in Abschnitt 4.1 genannten Anforderungen erfüllt: Die Lösung ist leicht erweiterbar, plattformunabhängig und stellt die Daten in einem Format bereit, das direkt für Offline-Analysen genutzt werden kann.

[8][9]

4.3 Implementierung und Integration in bestehende Systeme

Die Implementierung des Datenloggers erfolgte im Rahmen eines bestehenden Lokalisierungssystems, das auf der Bluetooth-AoA-Technologie (Angle of Arrival) basiert. Ziel war es, die Erfassung, Speicherung und spätere Analyse von Messwerten so zu gestalten, dass diese unabhängig von einer Live-Hardwareverbindung möglich ist und flexibel in den Entwicklungsprozess integriert werden kann.

Messung – Entstehung der Rohdaten Im Zentrum der Messung stehen zwei Hauptkomponenten: das sogenannte *Tag*, das als zu verfolgendes Objekt fungiert und kontinuierlich Signale sendet, sowie mindestens zwei *Anker* (Anchors), die als fest installierte Empfangseinheiten dienen. Die Anker, ausgestattet mit mehreren Antennen, empfangen das Signal des Tags und bestimmen den Einfallswinkel (Angle of Arrival, AoA), unter dem das Signal ankommt. Zusätzlich werden häufig weitere Sensordaten erfasst, beispielsweise Geschwindigkeit oder Risikoabschätzungen.

Datenerfassung und -aufbereitung Die Kommunikation zwischen Ankern und Rechner erfolgt typischerweise über eine serielle Schnittstelle oder Bluetooth Low Energy (BLE). Ein Python-Skript (z. B. `getAnchorData.py`) liest die Rohdaten kontinuierlich aus. Für jede einzelne Messung werden strukturierte Informationen erfasst, darunter:

- `anchors`: Positionen der Anker, z. B. `[[3, 0], [0, 0]]`
- `angles`: Die gemessenen Winkel, z. B. `[-31, 24]`
- `sensor_values`: Eine Liste weiterer Sensordaten:

```
[
    {"theta": 90, "val": -31, "pos": [3, 0], "
      speed_along_line": 0, "risk_level": 1},
    {"theta": 90, "val": 24, "pos": [0, 0], "
      speed_along_line": 0, "risk_level": 1}
]
```

Die Daten werden zeilenweise im JSON Lines-Format (`.jsonl`) gespeichert. Jede Zeile enthält einen Zeitstempel und die zugehörigen Sensordaten. Ein Beispiel für eine gespeicherte Messung ist:

```
{
  "timestamp": "2025-06-03T06:32:50.140342",
  "raw_sensor_data": {
    "anchors": [[3, 0], [0, 0]],
    "angles": [-31, 24],
    "sensor_values": [...]
  }
}
```

Berechnung der Tag-Position – Triangulation Aus den gemessenen Winkeln und bekannten Positionen der Anker wird die Position des Tags durch Triangulation berechnet. Jeder Anker definiert eine Gerade, auf der sich der Tag befinden könnte. Die Schnittpunktberechnung dieser Geraden liefert eine Positionsschätzung. Die Richtung jeder Linie ergibt sich aus dem gemessenen Winkel mittels:

$$dx = \sin(\theta), \quad dy = \cos(\theta)$$

Der Schnittpunkt wird mithilfe der folgenden Gleichung bestimmt:

$$t_1 = \frac{(x_2 - x_1) \cdot dy_2 - (y_2 - y_1) \cdot dx_2}{dx_1 \cdot dy_2 - dy_1 \cdot dx_2}$$

und

$$x = x_1 + t_1 \cdot dx_1, \quad y = y_1 + t_1 \cdot dy_1$$

Diese Berechnung kann sowohl live während der Datenerfassung als auch im Nachgang im sogenannten Replay-Modus erfolgen.

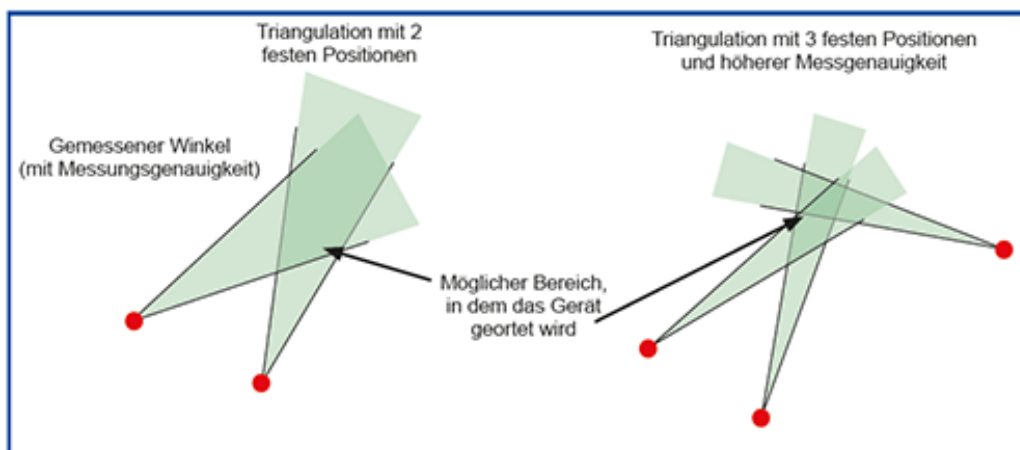


Abbildung 4: Beispiel Triangulation

Speicherung und Weiterverarbeitung Sämtliche berechneten Werte – Winkel, Position, Sensordaten – werden chronologisch gespeichert. Das Python-Skript `replayLogger.py` ermöglicht das Einlesen dieser Datei und berechnet bei Bedarf die Position erneut. Dies erlaubt eine erneute Analyse oder die Anwendung überarbeiteter Algorithmen.

Nachträgliche Optimierung der Rechenlogik Während der frühen Entwicklungsphase bestand ein grundlegendes Problem darin, dass beim Replay die gespeicherten Daten lediglich wiedergegeben wurden, wie sie während der ursprünglichen Messung aufgezeichnet worden waren. Das bedeutete, dass keine Neuberechnung der Tag-Position erfolgte – Anpassungen an Parametern oder Algorithmen blieben somit wirkungslos.

Im weiteren Verlauf wurde dieser Fehler behoben. Das Replay-Modul (`replayLogger.py`) wurde so erweitert, dass beim Einlesen der Logdaten die gespeicherten Rohwerte wie Winkel und Ankerpositionen erneut verarbeitet werden. Auf diese Weise erfolgt bei jedem Replay eine aktuelle Berechnung der Position mittels Triangulation. Dadurch können Änderungen in der Positionsberechnung zunächst rein softwareseitig überprüft und validiert werden – ganz ohne Hardwareeinsatz. Nach erfolgreicher Evaluierung lassen sich die neuen Parameter und Berechnungsverfahren schließlich in das Echtzeit-Tracking-System übernehmen.

Visualisierung der Messdaten Der Datenlogger stellt über eine TCP-Verbindung eine Schnittstelle zur grafischen Visualisierung her (z. B. durch das Skript `ui.py`). Jede Messung wird als JSON-Objekt an die Benutzeroberfläche übertragen und enthält neben der berechneten Position auch zugehörige Sensordaten. Die Benutzeroberfläche stellt folgende Informationen dar:

- Die aktuelle Position des Tags
- Visualisierte Sensorwerte (z. B. durch Farben, Pfeile oder Symbole)
- Zusatzinformationen wie Bewegung oder Risikobewertung

Zusammenfassung des Datenflusses Der vollständige Ablauf lässt sich wie folgt beschreiben:

1. **Messung:** Anker empfangen Signale und bestimmen Winkel sowie Sensordaten.

2. **Datenerfassung:** Python-Skripte lesen die Daten aus und speichern sie als JSONL.
3. **Speicherung:** Die Daten werden zeilenweise mit Zeitstempel archiviert.
4. **Replay:** Ein weiteres Skript liest die Daten, berechnet ggf. die Position und sendet sie weiter.
5. **Visualisierung:** Eine Benutzeroberfläche stellt Position und Sensordaten visuell dar.

Beispiel einer vollständigen Messung

- Anker 1: Winkel = -31° , Position = $[3, 0]$
- Anker 2: Winkel = 24° , Position = $[0, 0]$

Speicherung:

```
{"timestamp": "...",  
  "raw_sensor_data": {  
    "anchors": [[3, 0], [0, 0]],  
    "angles": [-31, 24],  
    "sensor_values": [...]  
  }  
}
```

Replay: Der Datenlogger berechnet erneut die Position und sendet z. B.:

```
{"point": {"position": [x, y], "Uncertainty": 0},  
  "sensor_values": [...]}
```

Visualisierung: Die Benutzeroberfläche zeigt Position, Bewegung und Risikobewertung an.

Fazit Durch die Trennung von Messung, Speicherung, Wiederverwendung und Visualisierung wurde ein System geschaffen, das sowohl im Live-Betrieb als auch für Offline-Analysen geeignet ist. Die Nutzung des JSONL-Formats gewährleistet einfache Nachverarbeitung und hohe Transparenz im Entwicklungsprozess.

4.4 Ergebnisse und Evaluation

5 Grundlagen der Visualisierung

5.1 Anforderungen an eine effektive Visualisierung

5.2 Darstellungsmöglichkeiten und -technologien

6 Entwicklung der neuen Visualisierung

6.1 Analyse der bestehenden Visualisierung

6.2 Konzept einer verbesserten Visualisierung

6.3 Implementierung der verbesserten Visualisierung

6.4 Ergebnisse und Benutzerfreundlichkeit

7 Test und Validierung

7.1 Testmethodik und -umgebung

7.2 Ergebnisse der Tests

7.3 Diskussion der Testergebnisse und Optimierungspotentiale

8 Kritische Bewertung und Ausblick

8.1 Reflexion der erreichten Ergebnisse

8.2 Grenzen der aktuellen Umsetzung

8.3 Vorschläge für zukünftige Weiterentwicklungen