



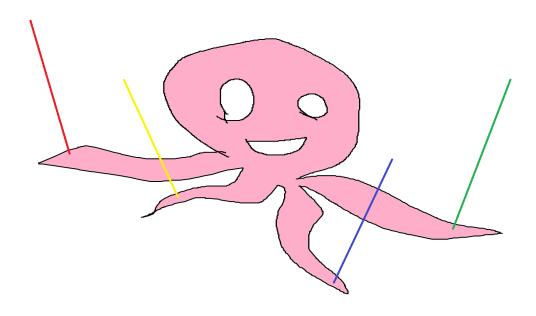


Projektmappe für den COSIMA-Wettbewerb 2018

Der Gestikulaser

Die neue Technologie der Gestenerkennung

Oktober 2018



Verfasst von

Christoph Behr Cailing Fu Nicole Grubert Daniel Wolff

Inhaltsverzeichnis

1.	Einleitung	3
2.	Stand der Technik	4
3.	Aufbau3.1. Oktokommander3.2. Detektormodul3.3. Software	5 6 6 7
4.	Marketing und Kosten	9
Α.	Ausblick	11

1. Einleitung

Was wurde gemacht? Was war die Motivation? Inwiefern besitzt das Projekt eine Alltagsrelevanz?

Ziel unseres Projektes ist es, ein System zu entwickeln, welche Handgesten erkennt. Dabei sollen die Gesten individuell auf den Nutzer abgestimmt werden können, so dass eine möglichst genaue Gestenerkennung realisiert werden kann.

Bislang werden Gestenerkennungen meist mit Hilfe einer Kamera realisiert. Dabei wird ein Bild der Hand analysiert und dadurch eine Geste erkannt. Probleme: Bei Dunkelheit kann das System nicht eingesetzt werden. Gleiche Hintergrundfarbe wie die Hand ist nicht zu erkennen.

Modulares Stecksystem mit mehreren Komponenten, die sich für jede Anwendung in einem individuellen Muster bzw. einer individuellen Größe zusammenstecken lassen.

Praxisrelevanz: 1.) Berührungslose bedienung verschiedener Dinge wie ein ferngesteuertes Auto, Smart Home oder einer Drohne. 2.) Nutzung im Cave zur ganzkörper Gestensteuerung

Bisher basieren die meisten Gestenerkennungen auf der Bilderkennung einer Kamera.

2. Stand der Technik

Wird vielleicht gelöscht. Außer irgendjemand hat Lust zu recherchieren.

3. Aufbau

Die Funktionsweise des Gestikulasers besteht aus der Detektion und Weiterverarbeitung von Lichtsignalen, welche mit einer Geste erzeugt werden. Dabei wird infrarotes Licht von einer LED Quelle durch die Hand reflektiert und mit Hilfe von verschiedenen Photodioden detektiert. Die durch die Photodioden erhaltenen Daten werden dann in einer Software weiterverarbeitet, welche mit Hilfe von Machine Learning die tatsächliche Handgeste erkennt. Von dort aus kann dann jedes beliebige Endgerät angesteuert werden.

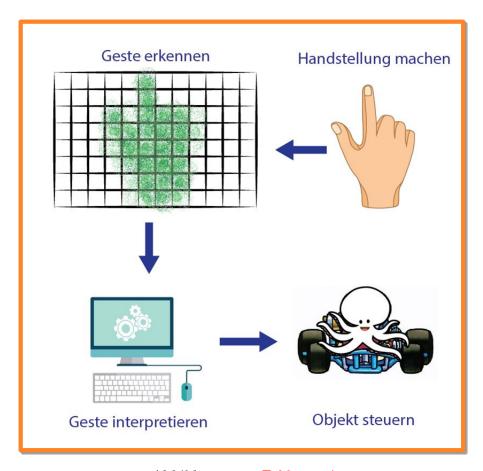


Abbildung 3.1.: Erklärung!

Der Gestikulaser selbst besteht aus einer Platte, der Photoplatte, welche aus verschiedenen Steckmodulen zusammen gesteckt werden kann. Die Steckmodule bestehen aus einzelnen kleinen Boxen, in welche die Elektronik integriert ist. In der Mitte befindet sich

der Oktokommander, welcher durch weitere Detektormodule erweitert werden kann. Auf jedes der Module befinden sich vier Photodioden um das reflektierte Licht zu messen.

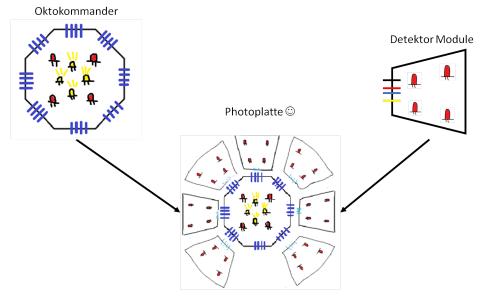


Abbildung 3.2.: Erklärung!

3.1. Oktokommander

Der Oktokommander ist das Steuersystem der gesamten Photoplatte. In ihr befinden sich ein Arduino Micro, welcher die Signale aller Photodioden bearbeitet sowie einen i2c Expander. Durch den i2c Expander ist es möglich, jedes der Photodioden eine eigene Adresse zu zu weisen. Dies ist nötig, um die voneinander unabhängigen Signale der Photodioden richtig zuordnen zu können. Zusätzlich dazu befinden sich auf dem Oktokommander vier Infrarot LEDs sowie vier infrarot Photodioden. Um die vier infrarot Photodioden an zu steuern wird zusätzlich zum i2c Expander noch ein i2c Multiplexer sowie die dazu gehörende Verstärkerschaltung benötigt. Erklärung der Komponenten an Hand des Bildes

Um den Oktokommander mit den Detektormodulen erweitern zu können wurden USB-2A Schnittstellen verwendet. Durch diese Schnittstellen können bis zu 7 Detektormodule, jeweils eines pro Seite eingekoppelt werden. Um eine größere Platte zu konstruieren können noch weitere Detektormodule an den bereits vorhandenen Detektormodule angeschlossen werden. Erklärung der Komponenten an Hand des Bildes

3.2. Detektormodul

Das Detektormodul besteht lediglich aus vier Photodioden und einem USB-2A Eingang. Dadurch kann das Detektormodul an den Oktokommander angeschlossen werden. Zur

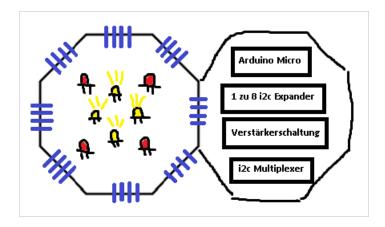


Abbildung 3.3.: Erklärung!

Ansteuerung der Photodioden wurde auch hier ein i2c Expander verwendet. Erklärung der Komponenten der Bilder

3.3. Software

Bei der für den Gestikulaser benötigten Software wurde komplett auf open-source verfügbare Programme und Bibliotheken gesetzt. Der Code auf den Microcontrollern wurde mit Hilfe der Arduino IDE entwickelt. Das Aufzeichnen der Daten, sowie das Aufstellen und Auswerten der Modelle erfolgt mit Hilfe von Python Skripten. Für die Erstellung der mathematischen Modelle, die bei der Erkennung der Gesten zum Einsatz kommen, wurde die TensorFlowTM Bibliothek verwendet.

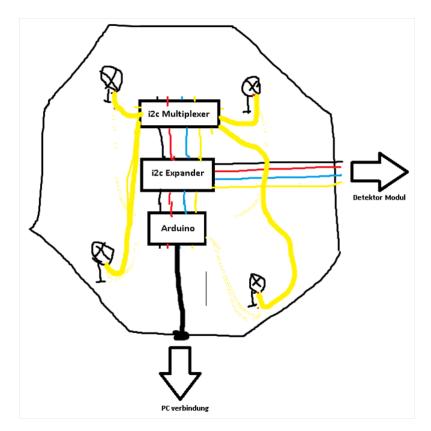


Abbildung 3.4.: Erklärung!

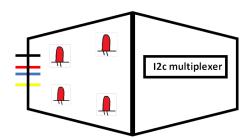


Abbildung 3.5.: Erklärung!

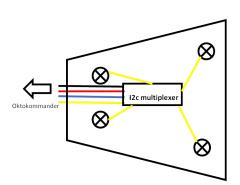


Abbildung 3.6.: Erklärung!

4. Marketing und Kosten

Neben der Entwicklung unseres Produktes wurde im Laufe der Entwicklungszeit zusätzliche Öffentlichkeitsarbeiten geleistet. So wurde die Website https://www.gestikulaser.de/ins Leben gerufen sowie der Instagram Account laserharptos mit über 100 Abonnenten betreut. Im Zuge dessen wurde auch Sponsoren angeworben, welche Interesse an der Unterstützung unseres Projektes hatten.

Folgende Sponsoren haben uns bei diesem Projekt unterstützt:



TOS RWTH Aachen University





Würth Electronik GmbH & Co. KG



Die Produktionskosten unseres Gestikulasers können wie folgt aufgegliedert werden:

Oktokommander

Produktname	Kosten /Stk	Anzahl	Gesamtkosten	Kostenträger
Arduino Micro	19.99 €	1	19.99 €	TOS
I2C-Multiplexer TCA9548A	7.80 €	1	7.80 €	ILT
I2C ADS1015	11.20 €	1	11.20 €	ILT
Infrarot LED		4		Würth
LED Treiber		2		Würth
Infrarot Photodiode		4		ILT
OP-Verstärker	1.85 €	4	7.40 €	TOS
UBS 2 TypA -Mount		7		Würth
Passive Bauteile			1€	TOS
			60 €	

$\underline{Detektor modul}$

Produktname	Kosten /Stk	Anzahl	${\it Gesamtkosten}$	Kostenträger
I2C ADS1015	11.20 €	1	11.20 €	ILT
Infrarot Photodiode		4		ILT
OP-Verstärker	1.85 €	4	7.40 €	TOS
UBS 2 TypA -Plug		1		Würth
UBS 2 TypA -Mount		1		Würth
Passive Bauteile		-	1€	TOS
			20 €	

Dabei wurde ein Oktokommander und sieben Detektormodule aufgebaut. Die Gesamtkosten für die Produktion belaufen sich also auf 200€.

Darüber hinaus sind Kosten von BLA \in für Unterkunft und Anreise entstanden sowie T-Shirts in Wert von BLA \in . Die T-Shirts wurden von Aconity3D gespondert.

A. Ausblick

Erweiterung um Sensorhandschuh zur verbesserten Erkennung der Daten. Überarbeitung des Designs um die Module besser bzw. anders zusammen zu stecken.

An dieser Stelle möchten wir einen Ausblick geben, wie der von uns entwickelte Gestikulaser weiterentwickelt werden könnte.

Hier wäre zunächst einmal eine Verfeinerung der aktuell durchführbaren Gestenerkennung denkbar, die nicht nur die Stellung der Hand, sondern auch die Krümmung der einzelnen Finger berücksichtigt. Zu diesem Zweck wurde bereits ein Prototyp für einen Sensorhandschuh entwickelt.

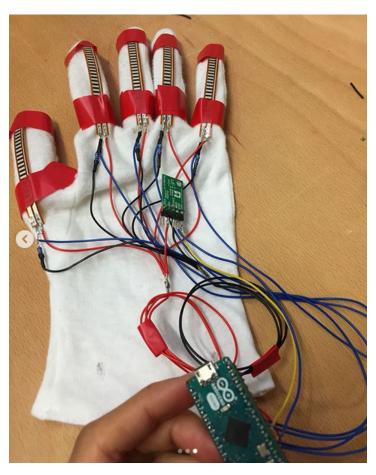


Abbildung A.1.: Aktueller Prototyp des Sensorhandschuhs. Es sind Biegesensoren für alle Finger, ein Gyroskop und ein Beschleunigungssensor im Einsatz. Bei der Verarbeitung der Sensordaten kommt ein Arduino Micro zum Einsatz.

Dieser könnte während der Trainingsphase vom Nutzer dazu verwendet werden, feinere Gesten aufzunehmen, wobei neben den von den Detektormodulen detektierten Photoströmen zusätzlich die Daten der auf dem Sensorhandschuh befindlichen Module gespeichert werden. Aktuell kommen hier Biegesensoren für jeden Finger, sowie ein Gyroskop und ein Beschleunigungssensor zum Einsatz. Diese verfeinerten Gestendaten stellen nun natürlich eine neue Herausforderung an das Modell, das zur Auswertung der Photoströme im Live-Betrieb eingesetzt wird: Statt wie vorher den eingehenden Photoströmen nur das Klassenlabel einer Geste zuzuordnen, muss es nun in der Lage sein, auf Basis der gemessenen Photoströme die wahrscheinliche Lage der Hand, sowie die Krümmung der Finger vorauszusagen. Dieses Problem ist mathematisch deutlich schwieriger zu lösen, was nicht zuletzt an der deutlich höheren Anzahl an Parametern liegt, die bestimmt werden müssen, um eine ausreichende Aussagekraft zu gewährleisten. Aufgrund der höheren Anzahl an Parametern werden zudem auch mehr Daten benötigt, um das Modell zu trainieren.

Ebenfalls denkbar wäre eine Erweiterung auf dynamische Gesten, bei denen der Nutzer die Hand bewegt. In diesem Fall müssen die Daten der Photodioden im Live-Betrieb in Form Zeitreihe aufgenommen werden und das neuronale Netzmodell muss diese Zeitreihe mit einer Geste verknüpfen. Auch hier ergibt sich ein mathematisch deutlich komplexeres Problem, das ein aufwändigeres Training und viele Trainingsdaten erfordert. Die Erweiterung um dynamische Gesten könnte ebenfalls mit der Verwendung des Sensorhandschuhs kombiniert werden.