

## **Features**

- Zur Implementation im HTLRIOT System entwickelt
- Positionserfassung von bis zu 2 Zügen in einem Bereich von 5.035m x 0.6m
- Verwendung des OpenMV-Systems
  - ARM Cortex M7 STM32H743VI Prozessor
    - High-Level Programmierung mit MicroPython
    - Echtzeitbildverarbeitung direkt auf dem Kamerasystem mit 480MHz Systemtakt
- Integrierung der Hardware ins Gesamtsystem HTLRIOT
- Kommunikation über virtuelle serielle Schnittstelle
- Plug&Play nach erfolgreicher Einrichtung
- Einfache Erweiterung von zu detektierenden Elementen durch CIELAB-Farberkennung



# optische Positionserfassung mittels



Leitfaden zur Hard- & Softwaremäßigen Implementierung von "Machine Vision" in die HTLRIOT - Umgebung mit dem System:

OpenMV Cam H7 R2 + MT9M114 - Sensor



# Inhalt

G	rundfunktion – Blockschaltbild:	4
Н	ardware:	5
	Gehäuse:	5
	Oberleitung:	5
	Befestigung:	5
Software:		
	Bilderfassung:	6
	Sensorinitialisierung:	6
	Snapshot speichern:	6
	Objekterkennung:	6
	Relativer Koordinatenursprung ermitteln:	7
	Zugposition ermitteln:	7
Kalibrierung:		8
	CIELAB-Threshold:	8
	Area-Threshold:	9
	Maßstabskalibrierung:	9
	Offsetkalibrierung:	10
	Übernehmen der Kalibrierung:	10
Re	eferenzen:	11
Anhänge:		12
	Anhang 1: Oberleitung:	12
	Anhang 2: Befestigungsclip:	18
	Anhang 3: Code-Implementierung	19



# Abbildungsverzeichnis

Abbildung 1: Grundfunktion-Blockschaltbild	4
Abbildung 2: Gehäuse - Deckel	5
Abbildung 3: Gehäuse - Korpus	
Abbildung 4: Oberleitung	5
Abbildung 5: Befestigungsclip	5
Abbildung 6: Sensorinitialisierung	6
Abbildung 7: Snapshot speichern	6
Abbildung 8: Objekterkennung - find_blobs()	6
Abbildung 9: Objekterkennung – Koordinatenursprung	7
Abbildung 10: Objekterkennung - Zugposition ermitteln	
Abbildung 11: Schwellenwert-Editor öffnen	8
Abbildung 12: Schwellenwerteditor	8
Abbildung 13: Area-Threshold paint.net	
Abbildung 14: Eintragen der Kalibrierung	. 10
Abbildung 15: Oberleitung - Gesamtaufbau	. 12
Abbildung 16: Oberleitung - Seitensteher	. 13
Abbildung 17: Oberleitung - Mittelsteher	. 14
Abbildung 18: Oberleitung - Querbalken	. 15
Abbildung 19: Oberleitung - Steher	
Abbildung 20: Oberleitung - Quersteher	. 17
Abbildung 21: Befestigungsclip	. 18
Abbildung 22: Code-Implementierung Teil 1	. 19
Abbildung 23: Code-Implementierung Teil 2	. 20



## **Grundfunktion - Blockschaltbild:**

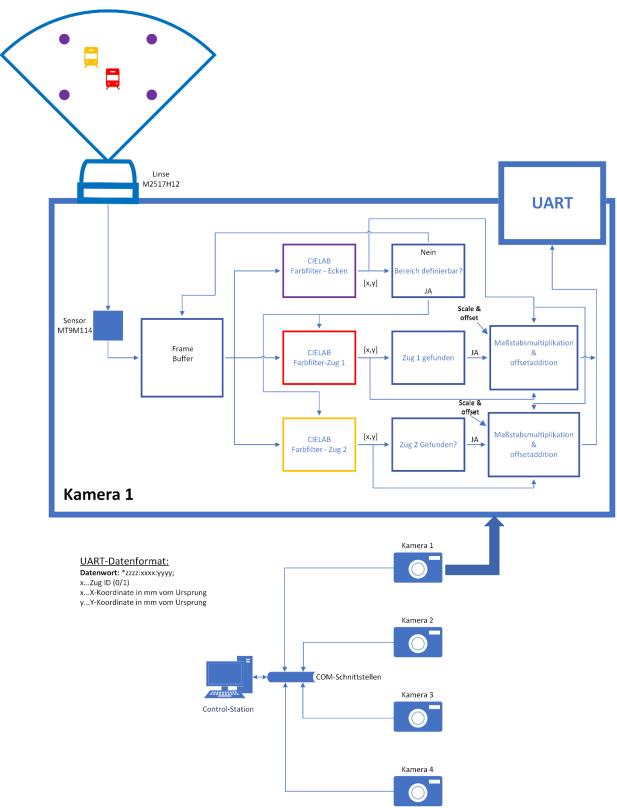


Abbildung 1: Grundfunktion-Blockschaltbild

Im Blockschaltbild ist zu erkennen wie das Bildmaterial von der Kamera verarbeitet wird und die daraus gewonnen Informationen an die Control-Station weiter gegeben werden. Jede der 4 Kameras besitzt dabei dieselbe Funktion, ist jedoch einem anderen Bereich zugeordnet. Aus diesem Grund gilt folglich überwiegend jede Erklärung für jede Kamera.



#### Hardware:

#### Gehäuse:

Das Gehäuse der Kamera soll die Funktion besitzen die Kamera vor mechanischen Belastungen zu schützen und sich gut dafür eignen modulare Befestigungen daran anzubringen. Ein Gehäuse, das diese Anforderungen erfüllt existiert bereits in der 3D-Bibliothek "Thingiverse" und wird so verwendet.



Abbildung 3: Gehäuse - Korpus



Abbildung 2: Gehäuse - Deckel

#### Oberleitung:

Die Funktion der Oberleitung besteht darin eine Befestigungsmöglichkeit für Kamera und Licht darzustellen. Eine mögliche Ausführung einer Oberleitung sähe wie folgt aus:

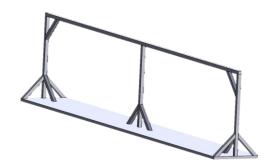


Abbildung 4: Oberleitung

Detaillierte technische Zeichnungen dazu befinden sich unter "Anhang 1: Oberleitung".

#### Befestigung:

Zur Integration in das HTLRIOT System wird zusätzlich zum Gehäuse der Kamera ein Clip verwendet, um diese an der "Oberleitung" einfach und modular anbringen zu können.

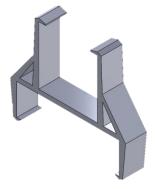


Abbildung 5: Befestigungsclip

Detaillierte technische Zeichnungen dazu befinden sich unter "Anhang 1: Oberleitung".



#### Software:

Die OpenMV-Kameras werden hauptsächlich über die speziell für diese Hardware entwickelte IDE mit MicroPython programmiert. Die IDE beinhaltet wichtige Bibliotheksfunktionen explizit für die OpenMV-Kameras erstellt. Die offizielle Dokumentation ist unter <u>Referenzen</u> vorzufinden. Im Folgenden werden die einzelnen Software-Abschnitte erläutert. Ein funktionsfähiger Code ist unter <u>Referenzen</u> verlinkt.

#### Bilderfassung:

#### Sensorinitialisierung:

Bei der Sensorinitialisierung ist in dieser Anwendung hauptsächlich darauf zu achten, hohe Bild- und Farbauflösungen zu erreichen. Mögliche Bildkorrekturen wie horizontale Spiegelung oder vertikale Drehung stellen den optionalen Teil der Initialisierung dar. Eine bewährte Konfiguration für den MT9M114 Bildsensor ist:

Abbildung 6: Sensorinitialisierung

#### Snapshot speichern:

Zum Speichern eines Snapshots muss nach der Initialisierung lediglich die entsprechende Funktion, auf eine Variable referenziert, aufgerufen werden. Besondere Vorsicht gilt es hierbei aber vor allem auf die Laufzeitspeicherverwendung zu legen, da die große Datenmenge besonders bei mehreren gespeicherten Bildern schnell zu Fehlern führt. Implementierung:

```
img = sensor.snapshot() #Zwischenspeichern des aktuellen Bilds
Abbildung 7: Snapshot speichern
```

#### Objekterkennung:

Die Objekterkennung erfolgt über die Funktion *find\_blobs()* welche das Bild auf markante Farbpunkte untersucht. Der Farb- und Flächenschwellwert muss dieser Funktion übergeben werden. Der Farb- schwellwert ist mit dem CIELAB-Farbraum beschrieben und beinhaltet für die L, a und b Farbkoordinaten jeweils Minimal- und Maximalwert. CIELAB ist ein Farbraum der alle Farben in Geräteunabhängiger Form enthält und dadurch erlaubt eine verlustfreie Konvertierung von Farbinformationen durchzuführen. Die Farbkoordinate a beschreibt die Farb-Art und Farbintensität zwischen Grün und Rot und b zwischen Blau und Gelb jeweils mit einem Wert von -128 bis 127. Die L Farbkoordinate beschreibt die Helligkeit mit Werten von 0 bis 100. Der Flächenschwellwert beschreibt die minimale Größe die eine Farbfläche aufweisen muss um als erkannt zu gelten. Implementierung:

Abbildung 8: Objekterkennung - find\_blobs()

Die Definierung von Thresholds wird in <u>CIELAB-Threshold</u> erläutert. Mit *merge=True* werden nahe aneinander liegende Farbflächen zusammengeführt.



#### Relativer Koordinatenursprung ermitteln:

Um nach der Objekterkennung der bereichsdefinierenden Punkte, den Koordinatenursprung zur anschließenden Positionsbestimmung der Loks zu ermitteln, wurde eine Funktion erstellt. Diese sortiert alle Punkte zunächst absteigend abhängig von ihrer Y-Bildkoordinate. Als nächster Schritt wird die X-Bildkoordinate der ersten zwei Elemente des Arrays verglichen und jenes Element zurückgegeben welches die kleinere X-Bildkoordinate besitzt. Die Implementierung erfolgt so:

```
#Ermitteln der Bildkoordinate des relativen Koordinatenursprungs
def getOrigin(blobs):
   blobs.sort(key=lambda x: x.cy(), reverse=True)

if (blobs[0].cx() < blobs[1].cx()):
   return blobs[0]
else:
   return blobs[1]</pre>
```

Abbildung 9: Objekterkennung - Koordinatenursprung

#### Zugposition ermitteln:

Nach der erfolgreichen Definierung eines Arbeitsbereiches und der Ermittlung des relativen Koordinatenursprungs wird, wie in Objekterkennung erläutert, nach Zügen gesucht. Kann ein Zug gefunden werden, erfolgt seine Koordinatenbestimmung mit der Berechnung der Differenz von Ursprung und Zugposition, Multiplikation des Ergebnisses mit dem Maßstabsfaktor zur Umwandlung in Millimeter und Addition bzw. Subtraktion der berechneten Koordinate mit dem Offset jeweils für den X- und Y-Wert. Nach der erfolgreichen Berechnung des Ergebnisses wird überprüft, ob sich die Koordinaten im definierten Arbeitsbereich befinden und wenn dies der Fall ist mit dem definierten Syntax über die print()-Methode an die Control-Station geschickt. Die Implementierung sieht wie folgt aus:

```
outputX = xPixelToMMScale*(blobsTrain2[0].cx() - blobOrigin.cx()) + xOffset
    # Berechnen der relativen X-Koordinate in mm + Kompensation
outputY = yPixelToMMScale*(blobOrigin.cy() - blobsTrain2[0].cy()) + yOffset
    # Berechnen der relativen Y-Koordinate in mm + Kompensation
if (outputX > 0 and outputY > 0): #Ausgabe der Zug-Koordinaten via UART
    print("*1:" + str(int(outputX)) + ":" + str(int(outputY)) + ";")
```

Abbildung 10: Objekterkennung - Zugposition ermitteln



## **Kalibrierung:**

#### CIELAB-Threshold:

Da es nicht ausgeschlossen ist, dass sich z.B. Lichtverhältnisse im überwachten Bereich ändern und dadurch die Anhaltspunkte auf den Objekten für die Kamera in anderen Farben erscheinen, ist es umso wichtiger eine gute Kalibrierung vorzunehmen. Die OpenMV-IDE bietet dafür ein Tool wodurch sich die Bestimmung der Schwellwerte sehr einfach gestaltet.

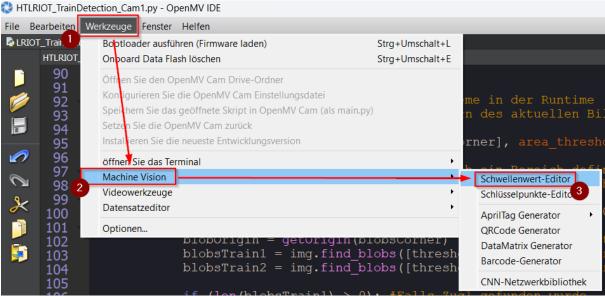


Abbildung 11: Schwellenwert-Editor öffnen

Nach dem Öffnen des Schwellenwert-Editors kann entweder ein gespeichertes Bild oder der aktuelle Snapshot einer angeschlossenen Kamera ausgewählt werden.

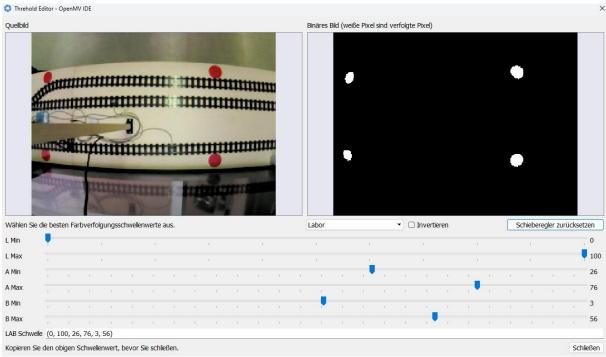


Abbildung 12: Schwellenwerteditor

Im Schwellenwerteditor wird der Schwellenwert nun so lange angepasst bis nur noch die gewünschten Farbbereiche weiß zu sehen sind. Es empfiehlt sich Farbbereiche anderer Objekte auch im Bild zu haben, um zu verhindern das die Schwellenwerte zu groß definiert und dadurch ungewollt andere Objekte mitberücksichtigt werden. (In Abbildung 12 nicht der Fall)



#### Area-Threshold:

Der Area-Threshold kann durch unterschiedliche Arten festgestellt werden. Generell kann aber gesagt werden, lieber einen kleineren als zu großen Wert zu wählen. Ein ungefährer Richtwert lässt sich durch markieren einer Fläche im aktuellen Echtzeitbild oder durch verschiedene Bildbearbeitungsprogramme (hier paint.net) bestimmen.

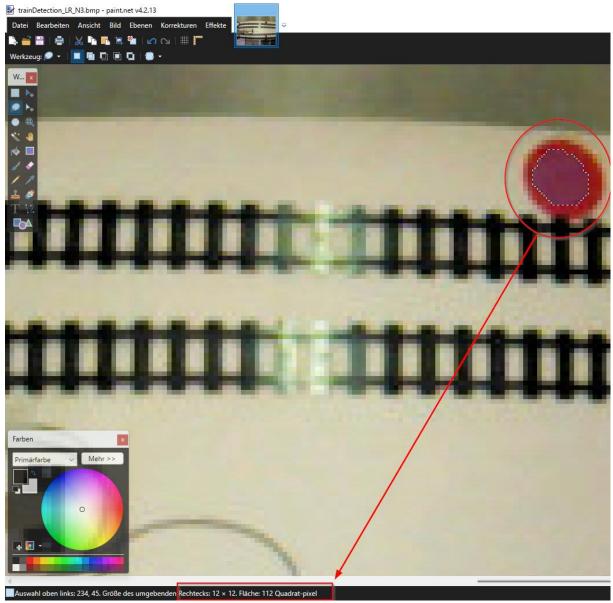


Abbildung 13: Area-Threshold paint.net

#### Maßstabskalibrierung:

Die Methoden zur Maßstabskalibrierung sind vielfältig, eine bewährte Methode ist aber die Differenz von zwei Positionen jeweils in Pixel und in Millimetern zu ermitteln und durch die Division den Maßstab zu berechnen. <u>Achtung:</u> Der Maßstab der X-Achse kann, aufgrund des nicht quadratischen Bildformats, vom Maßstab der Y-Achse abweichen und muss deshalb separat bestimmt werden.

$$scale = \frac{\Delta mm}{\Delta Pixel}$$



#### Offsetkalibrierung:

Zur Offsetkalibrierung wird die Differenz zwischen dem berechneten Istwert, nach der Maßstabskalibrierung, und dem gemessenen Sollwert ermittelt.

```
offset = Position_{Soll} - Position_{Ist}
```

## Übernehmen der Kalibrierung:

Um die Kalibrierung auf der Kamera zu übernehmen, müssen die Werte lediglich an den bestimmten Stellen der dazugehörigen Variablen im, auf der Kamera unter *main.py* gespeicherten, Code eingetragen werden. Nach einem Neustart werden die Änderungen sofort wirksam.

```
#Definieren der Farbbereiche zur Erkennung der Markierungen
thresholdCorner = (0, 100, 19, 71, -7, 28)
thresholdTrain1 = (0, 63, -25, 48, -47, -16)
thresholdTrain2 = (45, 75, -23, 5, 40, 80)
#Definieren der Massstabs- und Offsetkalibrierung
xPixelToMMScale = 5.03;
yPixelToMMScale = 5;
xOffset = 3318;
yOffset = 60;
```

Abbildung 14: Eintragen der Kalibrierung



#### Referenzen:

- GitHub-Repository (https://github.com/Skh4rf/HTLRIOT-OpenMV)
- OpenMV Dokumentation (<u>https://docs.openmv.io</u>)
- Open MV Cam H7 R2 (https://openmv.io/collections/products/products/openmv-cam-h7-r2)
- Gehäuse (<a href="https://www.thingiverse.com/thing:4770533">https://www.thingiverse.com/thing:4770533</a>)
- Oberleitung (<a href="https://github.com/Skh4rf/HTLRIOT-OpenMV/blob/main/doc/ref/HTLRIOT\_ZugDemo\_Halte-geruest.pdf">https://github.com/Skh4rf/HTLRIOT-OpenMV/blob/main/doc/ref/HTLRIOT\_ZugDemo\_Halte-geruest.pdf</a>)
- Befestigungsclip
   (https://github.com/Skh4rf/HTLRIOT-OpenMV/blob/main/doc/ref/HTLRIOT\_OpenMV\_Befestigungsclip.pdf)
- Sensor MT9M114 (https://github.com/Skh4rf/HTLRIOT-OpenMV/blob/main/doc/ref/MT9M114-D.PDF)
- Mikrocontroller STM32H743VI (<a href="https://github.com/Skh4rf/HTLRIOT-OpenMV/blob/main/doc/ref/stm32h743vi.pdf">https://github.com/Skh4rf/HTLRIOT-OpenMV/blob/main/doc/ref/stm32h743vi.pdf</a>)
- Software (https://github.com/Skh4rf/HTLRIOT-OpenMV/tree/main/sw)
- Hardware (Solidwork-Files, STL-Files, etc.)
   (https://github.com/Skh4rf/HTLRIOT-OpenMV/tree/main/hw)



# Anhänge:

# Anhang 1: Oberleitung:

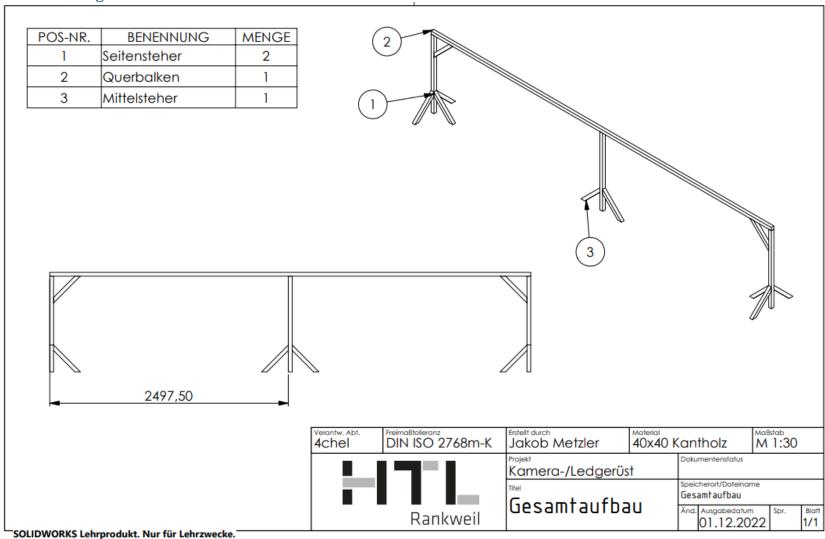


Abbildung 15: Oberleitung - Gesamtaufbau

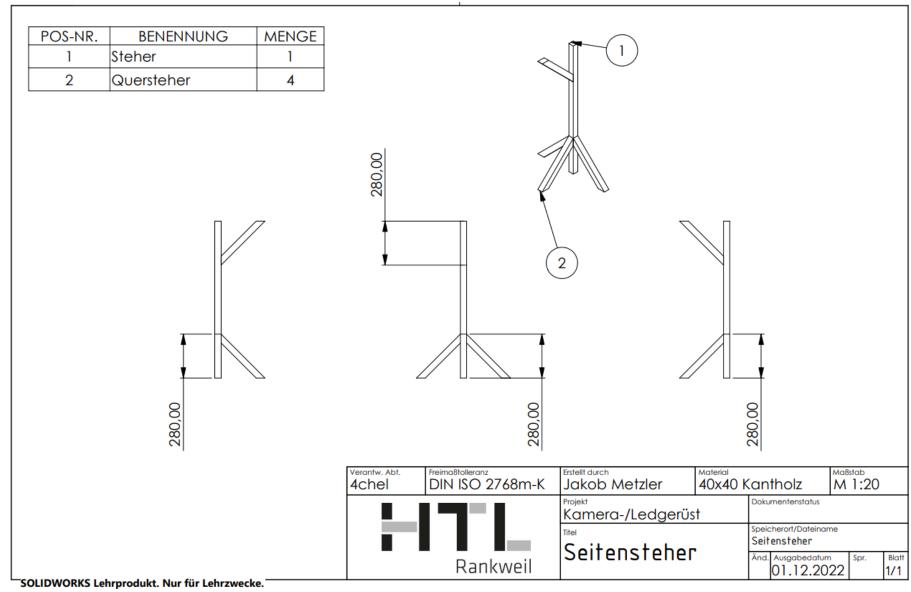


Abbildung 16: Oberleitung - Seitensteher

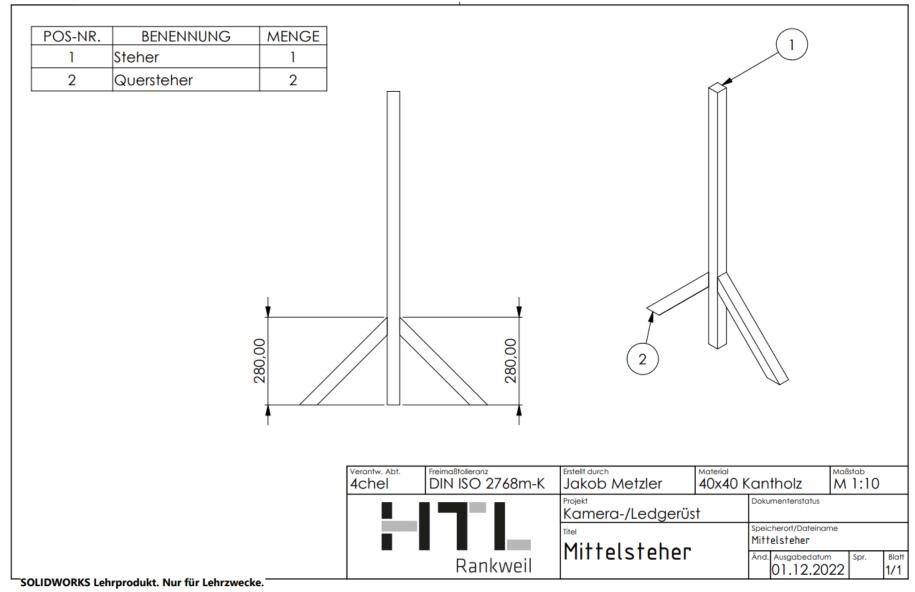


Abbildung 17: Oberleitung - Mittelsteher

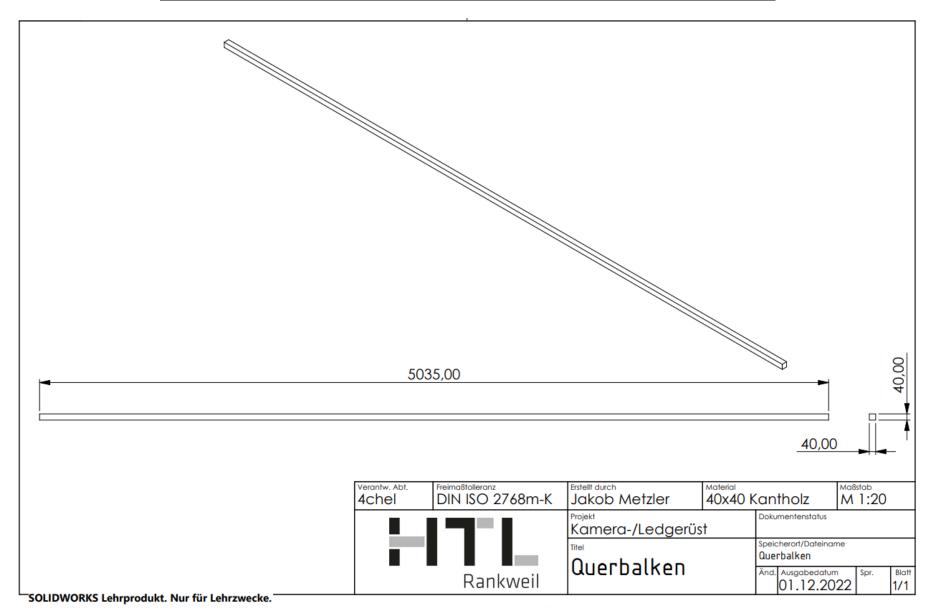


Abbildung 18: Oberleitung - Querbalken



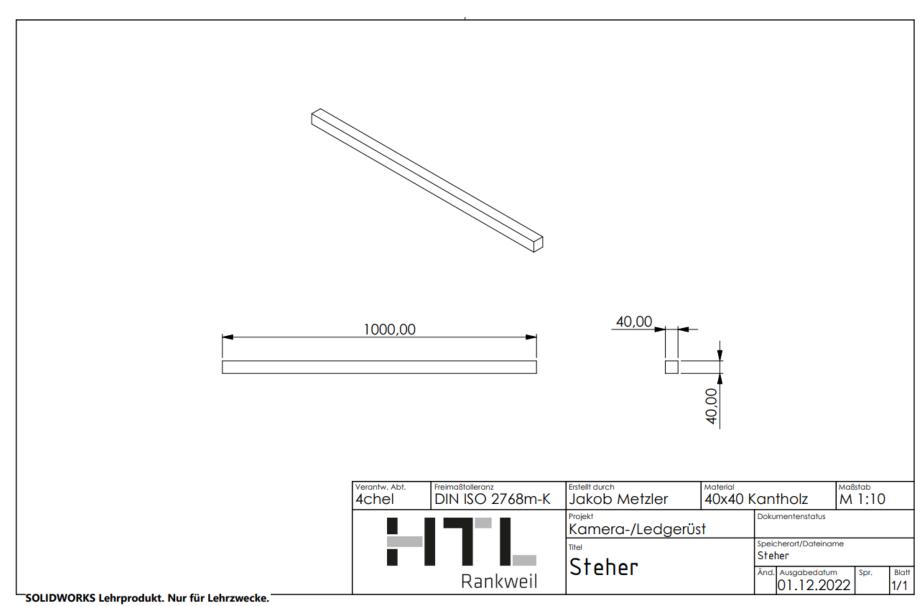


Abbildung 19: Oberleitung - Steher

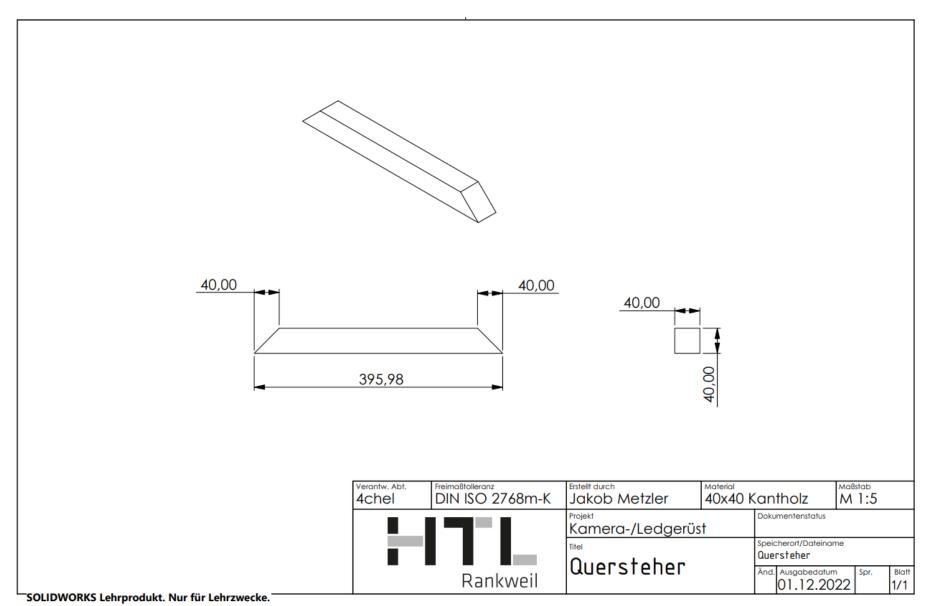
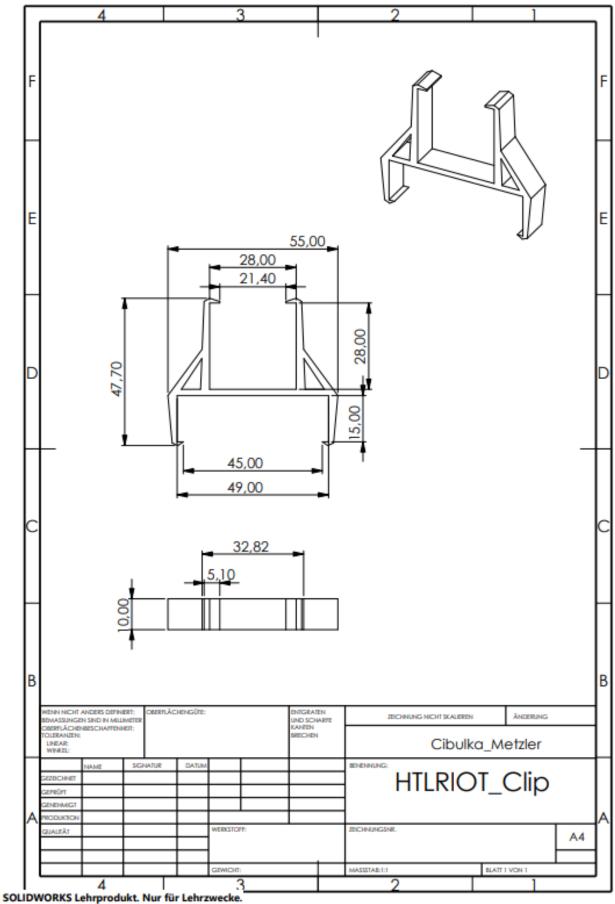


Abbildung 20: Oberleitung - Quersteher



# Anhang 2: Befestigungsclip:





```
Anhang 3: Code-Implementierung
#Auhor: Jakob Metzler, Otto Cibulka
#Importieren der benötigten µPython-Bibliotheken:
import pyb, sensor, image, time
from pyb import UART
#Initalisierung des Sensors:
sensor.reset() #Rücksetzen der vorhandenen Einstellungen
sensor.set pixformat(sensor.RGB565) #Farbformat für Pixel wählen, hier:
       RGB256 --> 256-bit Rot Grün Blau Zahl
sensor.set_framesize(sensor.QVGA) #Captureframe Auflösung festlegen, hier:
       QVGA 320x240 (QVGA = Quarter VGA ==> ein viertel der VGA Auflösung)
sensor.set vflip(False) # Optionale Bildkorrektur durch vertikale
       Ausrichtung
sensor.set hmirror(False) # Optionale Bildkorrektur durch horizontale
        Spiegelung
sensor.skip frames(time = 2000) # Frames überspringen um fehlerhafte Frames
       nach Sensorinitialiserung zu verhindern
#Definieren von Objekten der Onboard-RGB-Led
red_led = pyb.LED(1)
green led = pyb.LED(2)
blue \overline{l}ed = pyb.LED(3)
#Ermitteln der Bildkoordinate des relativen Koordinatenursprungs
def getOrigin(blobs):
    blobs.sort(key=lambda x: x.cy(), reverse=True)
    if (blobs[0].cx() < blobs[1].cx()):
        return blobs[0]
    else:
        return blobs[1]
#RGB Led Rot setzen
def setLedRed():
    red led.on()
    green led.off()
    blue led.off()
#RGB Led Grün setzen
def setLedGreen():
    red led.off()
    green led.on()
    blue led.off()
#RGB Led Blau setzen
def setLedBlue():
    red led.off()
    green led.off()
    blue led.on()
#Arbeitsschleife
while (True):
    time.sleep(0.01)
    #Definieren der Farbbereiche zur Erkennung der Markierungen
    thresholdCorner = (0, 100, 19, 71, -7, 28)
thresholdTrain1 = (0, 63, -25, 48, -47, -16)
thresholdTrain2 = (45, 75, -23, 5, 40, 80)
    #Definieren der Massstabs- und Offsetkalibrierung
    xPixelToMMScale = 5.03;
    yPixelToMMScale = 5;
    xOffset = 3318;
    yOffset = 60;
```

Abbildung 22: Code-Implementierung Teil 1



```
try: # Abfangen möglicher Frame-Buffer Probleme in der Runtime
        img = sensor.snapshot() #Zwischenspeichern des aktuellen Bilds
        blobsCorner = img.find blobs([thresholdCorner], area threshold=25,
               merge=True) #Suchen nach Eck-Markierungen
        if (len(blobsCorner) == 4): #Überprüfen ob ein Bereich definiert
               werden kann
            setLedGreen() #LED grün setzen um Erfolg bei der
               Bereichdefinierung anzuzeigen
            for b in blobsCorner:
                img.draw circle(b.x(), b.y(), 10, color = (255, 0, 0))
            blobOrigin = getOrigin(blobsCorner) #Ermitteln des relativen
               Koordinaten Urpsrungs (links unten)
            blobsTrain1 = img.find blobs([thresholdTrain1],
               area threshold=25, merge=True) #Suchen nach Zug1 im
               definierten Bildbereich
            blobsTrain2 = img.find_blobs([thresholdTrain2],
               area threshold=20, merge=True) #Suchen nach ZUg2 im
               definierten Bildbereich
            if (len(blobsTrain1) > 0): #Falls Zug1 gefunden wurde
                setLedBlue() #Indikator-Led blau setzen um gefundenen Zug
                      anzuzeigen
                img.draw circle(blobsTrain1[0].x(), blobsTrain1[0].y(), 10,
                      color = (0, 255, 0))
                outputX = xPixelToMMScale*(blobsTrain1[0].cx()-
                       blobOrigin.cx()) + xOffset # Berechnen der relativen
                       X-Koordinate in mm + Kompensation
                outputY = yPixelToMMScale*(blobOrigin.cy() -
                       blobsTrain1[0].cy()) + yOffset # Berechnen der
                       relativen Y-Koordiante in mm + Kompensation
                if (outputX > 0 and outputY > 0): #Ausgabe der Zug
                       Koordinaten via USB
                    print("*0:" + str(int(outputX)) + ":" +
                       str(int(outputY)) + ";")
            if (len(blobsTrain2) > 0): #Falls Zug2 gefunden wurde
                setLedBlue() #Indikator-Led blau setzen um gefunden Zug
                      anzuzeigen
                img.draw circle(blobsTrain2[0].x(), blobsTrain2[0].y(), 10,
                       color = (0, 0, 255))
                outputX = xPixelToMMScale*(blobsTrain2[0].cx() -
                       blobOrigin.cx()) + xOffset # Berechnen der relativen
                              X-Koordinate in mm + Kompensation
                outputY = yPixelToMMScale*(blobOrigin.cy() -
                       blobsTrain2[0].cy()) + yOffset # Berechnen der
                              relativen Y-Koordinate in mm + Kompensation
                if (outputX > 0 and outputY > 0): #Ausgabe der Zug-
                       Koordinaten via UART
                    print("*1:" + str(int(outputX)) + ":" +
                       str(int(outputY)) + ";")
        else:
            setLedRed() #Indikator-Led rot setzen falls kein definierbarer
               Bereich gefunden wurde
        time.sleep(0.1)
    except:
        time.sleep(0.1) #Eine Sekunde warten um im falle eines Runtime
                Frame-Errors die Capture wieder neu laden zu lassen
```