Herzlich Willkommen

Projektphase 2 Camp2Code



Überblick zur Projektphase

Woche 1:

Implementierung einer Fahrbahnerkennung mittels klassischer Methoden der Bilderkennung

Woche 2:

Implementierung einer Fahrbahnerkennung mittels Neuronaler Netze

Materialien:

Kamera für den Raspberry Pi



Überblick zur Projektphase

- In jeder Gruppe/Team soll jeweils gemeinsam eine Software entwickelt werden.
 - Der Quellcode soll angemessen dokumentiert sein.
 - Anwenderfreundliches Nutzerinterface.
- Finale Präsentation der Ergebnisse je Gruppe
- Regelmäßige täglich Treffen aller Teilnehmer (Progress-Meeting)
- Optionale Sourcecodeververwaltung mit Git
- Optional Nutzerinterface mittels Dash

Die ersten Schritte der Projektphase 2 – Woche 1

- Download Repository: https://gitlab.com/u4i/camp2code/-/tree/project_phase_2/
 - Anleitung/Anleitung_Projektphase2.pdf
 - Lastenheft/Lastenheft_Projektphase2.pdf
 - Software (basisklassen_cam.py, basisklassen.py, basecar.py)
 - Opencv/Demo_OpenCV.ipynb
- Inbetriebnahme und Test des RPis mit Remote Zugriff
- Anschluss der Kamera am RPi und Test (Anleitung_Projektphase2.pdf)
- Vorstellung des Lastenheftes (Lastenheft_Projektphase2.pdf)
- Einführung in ausgewählte Funktionen von OpenCV (Demo_OpenCV.ipynb)
- Projektplanung in den Gruppen
 - Aufgabenteilung in den Teams
 - Kanbanboard
 - 0 ...

Alternative:

Wechseln auf Branch project_phase_2

Camp2Code Agenda Projektphase 2 – Woche 1

	Montag	Dienstag	Mittwoch	Donnerstag	Freitag
Vormittag	08:30 Uhr Begrüßung Vorstellung des Lastenhefts 09:30 Uhr Download Repository Anschluss der Kamera Inbetriebnahme RPi (Softwareinstallation)	 08:30 Uhr Stand-up-Meeting der Gruppen 09:00 Uhr Progress-Meeting 09:30 Uhr Eigenständige Bearbeitung der Aufgaben im Lastenheft 	 08:30 Uhr Stand-up-Meeting der Gruppen 09:00 Uhr Progress-Meeting 09:30 Uhr Eigenständige Bearbeitung der Aufgaben im Lastenheft 	 08:30 Uhr Stand-up-Meeting der Gruppen 09:00 Uhr Progress-Meeting 09:30 Uhr Eigenständige Bearbeitung der Aufgaben im Lastenheft 	 08:30 Uhr Stand-up-Meeting der Gruppen 09:00 Uhr Progress-Meeting 09:30 Uhr Eigenständige Bearbeitung der Aufgaben im Lastenheft
	12:00 – 13:00 Uhr Mittagspause	12:00 – 13:00 Uhr Mittagspause	12:00 – 13:00 Uhr Mittagspause	12:00 – 13:00 Uhr Mittagspause	12:00 – 13:00 Uhr Mittagspause
Nachmittag	 13:00 Uhr Nützliche Funktionen OpenCV 14:00 Uhr Eigenständiges Arbeiten in Gruppen (Projektplanung) 	 13:00 Uhr Eigenständige Bearbeitung der Aufgaben im Lastenheft 14:00 Uhr Progress-Meeting 	 13:00 Uhr Eigenständige Bearbeitung der Aufgaben im Lastenheft 14:00 Uhr Progress-Meeting 	 13:00 Uhr Eigenständige Bearbeitung der Aufgaben im Lastenheft 14:00 Uhr Progress-Meeting 	 13:00 Uhr Eigenständige Bearbeitung der Aufgaben im Lastenhefts 14:00 Uhr Zusammenfassung der Woche Feedbackrunde

OpenCV – Open Computer Vision Library



Wissenswertes:

- Open Source Library in C++
- APIs für u.a. Python/Java etc.
- Anwendungsorientiert und geschwindigkeitsoptimiert
- Beinhaltet verschiedene Algorithmen
 - Von einfachen Algorithmen bis zur Einbindung komplexer ML-Algorithmen
 - Einfache Kantenerkennung
 - komplexes Deep Learning f
 ür Objekterkennung

Erste Schritte der Projektphase 2 - Woche 2

Projektplanung in den Gruppen

- Teilaufgaben
 - Zusammenstellung der Trainingsdaten (Image Augmentation?)
 - o Erstellung einer Software für das Training (Das Training muss nicht auf dem RPi durchgeführt werden!)
 - o Integration in des trainierten CNN in die Software des Modellautos
- Kanbanboard
- o ...
- Präsentation der Ergebnisse Freitag

• Nützliche Tipps/Links:

- Beginnt einfach (wenig Trainingsdaten, ohne Augmentation, einfaches Neuronales Netz, etc...)
- o Trainingsbilder sollten vorerst am besten als unbearbeitete Bilder gespeichert werden.
- Testet die Qualit\u00e4t des trainierten Netzes mittels eines geeigneten G\u00fctema\u00dfes vor der Applikation am Auto.
- Trainieren eines Neuronalen Netzes mit Keras: https://www.tensorflow.org/tutorials/images/cnn
- o Speichern und Laden von Kears-Modellen: https://www.tensorflow.org/guide/keras/save_and_serialize
- o Image Augmentation: https://www.tensorflow.org/tutorials/images/data_augmentation

Camp2Code Agenda Projektphase 2 – Woche 2

	Montag	Dienstag	Mittwoch	Donnerstag	Freitag
Vormittag	 08:30 Uhr Stand-up-Meeting der Gruppen 09:00 Uhr Progress-Meeting Überblick Woche 2 	 08:30 Uhr Stand-up-Meeting der Gruppen 09:00 Uhr Progress-Meeting 09:30 Uhr Eigenständige Bearbeitung der Aufgaben im Lastenheft 	 08:30 Uhr Stand-up-Meeting der Gruppen 09:00 Uhr Progress-Meeting 09:30 Uhr Eigenständige Bearbeitung der Aufgaben im Lastenheft 	 08:30 Uhr Stand-up-Meeting der Gruppen 09:00 Uhr Progress-Meeting 09:30 Uhr Eigenständige Bearbeitung der Aufgaben im Lastenheft 	 08:30 Uhr Stand-up-Meeting der Gruppen 09:00 Uhr Progress-Meeting 09:30 Uhr Eigenständige Bearbeitung der Aufgaben im Lastenheft
	12:00 – 13:00 Uhr Mittagspause	12:00 – 13:00 Uhr Mittagspause			
Nachmittag	 13:00 Uhr Eigenständige Bearbeitung der Aufgaben im Lastenheft 14:00 Uhr Progress-Meeting 	 13:00 Uhr Eigenständige Bearbeitung der Aufgaben im Lastenheft 14:00 Uhr Progress-Meeting 	 13:00 Uhr Eigenständige Bearbeitung der Aufgaben im Lastenheft 14:00 Uhr Progress-Meeting 	 13:00 Uhr Eigenständige Bearbeitung der Aufgaben im Lastenheft 14:00 Uhr Progress-Meeting 	 13:00 Uhr Präsentation der Ergebnisse der Gruppen 15:00 Uhr Feedbackrunde

Beispiel-CNN mit Python/Keras

Diese Netz ist ein Empfehlung für die Bildgröße 480x640 pixel. Eine andere Architektur kann auch gut funktionieren.

```
# Keras Seguntial API
model = tf.keras.Sequential(name='BeispielModell')
# Convolution Layers
# elu: Expenential Linear Unit, similar to leaky Relu
model.add(Conv2D(24, (5, 5), strides=(2, 2), input shape=(100, 200, 3), activation='elu'))
model.add(Conv2D(36, (5, 5), strides=(2, 2), activation='elu'))
model.add(Conv2D(48, (5, 5), strides=(2, 2), activation='elu'))
model.add(Conv2D(64, (3, 3), activation='elu'))
model.add(Dropout(0.2)) # more robustness
model.add(Conv2D(64, (3, 3), activation='elu'))
# Fully Connected Layers
model.add(Flatten())
model.add(Dropout(0.2)) # more robustness
model.add(Dense(100, activation='elu'))
model.add(Dense(50, activation='elu'))
model.add(Dense(10, activation='elu'))
# Output Layer: turning angle
model.add(Dense(1))
```