

Entwicklung eines autonomen Systems zur Bildererkennung mithilfe Neuronaler Netze auf dedizierter Hardware

Kolloquium - Bachelorarbeit

Manuel Barkey

Reutlingen, 29.01.2020



Motivation

motiviere mich



Gliederung

Künstliche Neuronale Netze

Hardware

Training des Modells

Applikation

Zusammenfassung und Ausblick

Positionieren von Einzelachsen

Koordinierte Bewegungen



Gliederung

Künstliche Neuronale Netze

Hardware

Training des Modells

Applikation

Zusammenfassung und Ausblick

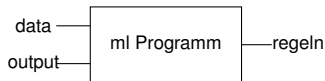
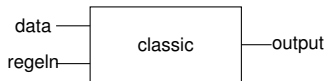
Positionieren von Einzelachsen

Koordinierte Bewegungen



Neuronale Netze

- ▶ was: NN lernt in gr Datenmenge Zusammenhänge und kann diese generalisieren so das es sie auch für neue daten anwenden kann
- ▶ wie: input daten mit zugehörigen outputs (hier gelabelte bilder) in Modell, dieses lernt iterativ die zusammenhänge



Gliederung

Künstliche Neuronale Netze

Hardware

Training des Modells

Applikation

Zusammenfassung und Ausblick

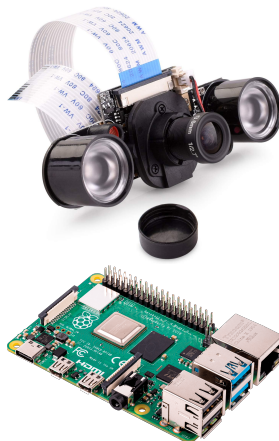
Positionieren von Einzelachsen

Koordinierte Bewegungen



Verwendete Hardware

- ▶ Raspberry Pi 4
- ▶ Intels Neural Compute Stick 2
- ▶ Raspberry Pi Camera Modul mit IR Cut Funktion



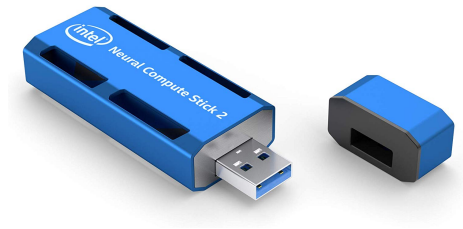
NCS2 und Myriad Chip

Funktionsweise

- ▶ schnelle NN berechnungen

Anwendungen

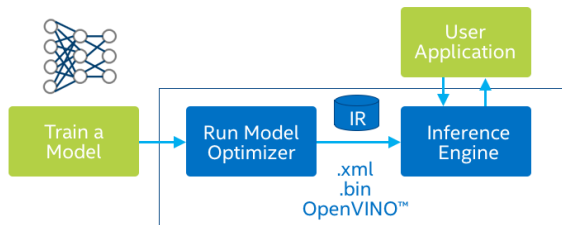
- ▶ für edge systeme
- ▶ vgl zu cloud basierten nns



OpenVino

Open VINO Toolkit Development Workflow

- ▶ in Tensorflow, Caffe, trainierte Modelle
- ▶ Asynchrone Inferenz möglich



Gliederung

Künstliche Neuronale Netze

Hardware

Training des Modells

- Sammeln und aufbereiten der Daten

- Auswahl und Training des Modells

- Evaluierung des Trainings

Applikation

Zusammenfassung und Ausblick

Positionieren von Einzelachsen

Koordinierte Bewegungen

Datenset



Augmentierung



CNNs



Objekterkennung



Tensorflow ObjDet Api



Loss und map

auf validation set



inferenz

auf test set



Gliederung

Künstliche Neuronale Netze

Hardware

Training des Modells

Applikation

Zusammenfassung und Ausblick

Positionieren von Einzelachsen

Koordinierte Bewegungen



Inferenz

- ▶ Integration des fertig trainierten Netzes in die Applikation
- ▶ Logik: Bewegungsfelder, Bild speichern, zweiter prozess inferiert
- ▶ Server-Client-Verbindung
- ▶ Infrarot Modus



Realworld Ergebnisse

hier inferierte bilder von endergebnis



Gliederung

Künstliche Neuronale Netze

Hardware

Training des Modells

Applikation

Zusammenfassung und Ausblick

Positionieren von Einzelachsen

Koordinierte Bewegungen



Zusammenfassung und Ausblick

- ▶ wie geeignet ist ncs2 für nn
- ▶ weitere Anwendungsmögl
- ▶ erweiterungsmögl der bisherigen arbeit



Gliederung

Künstliche Neuronale Netze

Hardware

Training des Modells

Applikation

Zusammenfassung und Ausblick

Positionieren von Einzelachsen

Bewegungsprofil

Lageregelkreis

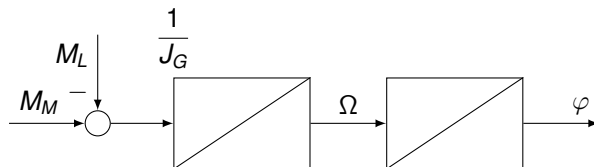
Koordinierte Bewegungen



Einfaches Streckenmodell

Einfaches Streckenmodell für die prinzipiellen Zusammenhänge

- ▶ Kein Getriebe
- ▶ Starre Welle
- ▶ $J_G = J_M + J_L$

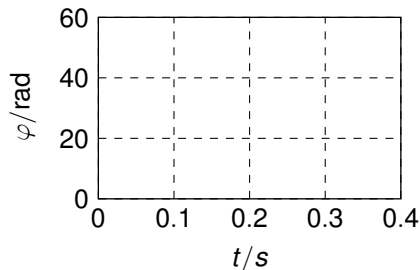
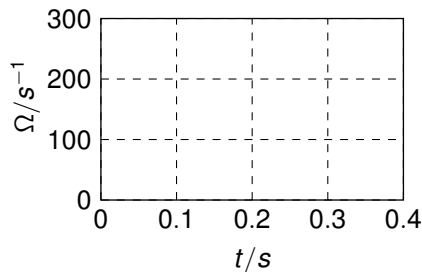
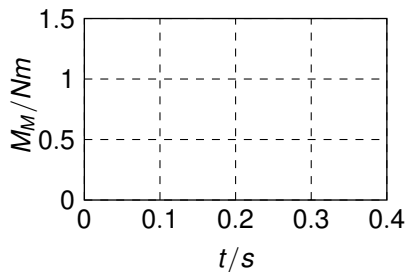


Für die folgenden Überlegungen gilt $M_L = 0$.

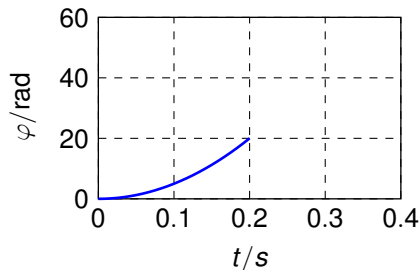
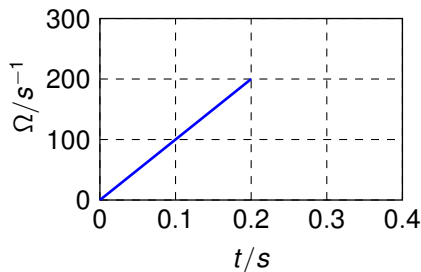
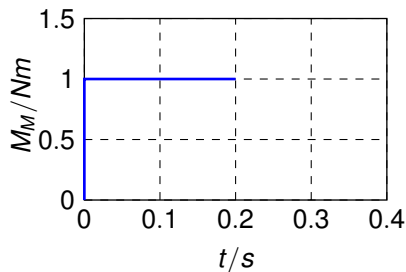
Bezeichnung: $\ddot{\varphi} = \dot{\Omega} = \alpha$



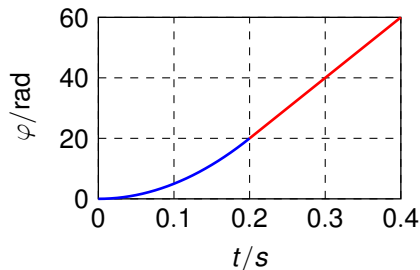
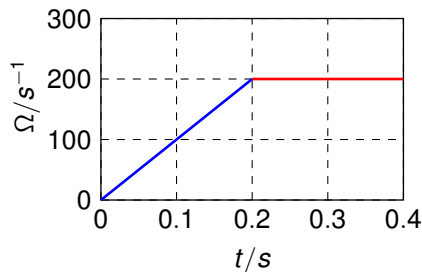
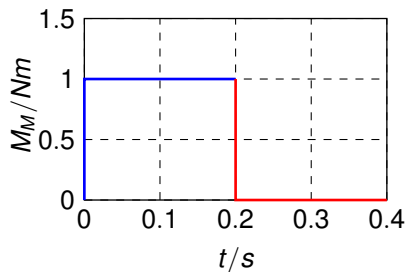
Drehmomentvorgabe



Drehmomentvorgabe



Drehmomentvorgabe



Positionsvorgabe

Gegeben:

Startposition $\varphi(t_0) = \varphi_0$

Zielposition $\varphi(t_0 + T_Z) = \varphi_Z$

Gesucht:

Bewegungsprofil: $\left. \begin{array}{l} \Omega(t) \\ M(t) \end{array} \right\}$ so dass die Zielposition φ_Z erreicht wird

Mögliche Vorgaben/Randbedingungen:

- ▶ Vorgegebene Grenzwerte Ω_{\max} , α_{\max} , M_{\max}
- ▶ Randwerte $\Omega(t_0)$, $\Omega(t_0 + T_Z)$, $\alpha(t_0)$, $\alpha(t_0 + T_Z)$
- ▶ Dauer des Positioniervorgangs
 - ▶ T_Z vorgegeben
 - ▶ T_Z frei



Varianten der Positionierung

Absolutes Positionieren

Die Zielposition bezieht sich immer auf den gleichen Referenzwert.

Relatives Positionieren

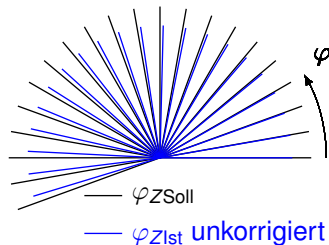
Die Zielposition bezieht sich immer auf die aktuelle Position.

Problem: Aufgrund begrenzter Genauigkeit pflanzen sich Fehler fort.

Beispiel:

Geberauflösung 1024 Striche / Umdr.

Relatives Positionieren um jeweils 10 grad



Varianten der Positionierung

Absolutes Positionieren

Die Zielposition bezieht sich immer auf den gleichen Referenzwert.

Relatives Positionieren

Die Zielposition bezieht sich immer auf die aktuelle Position.

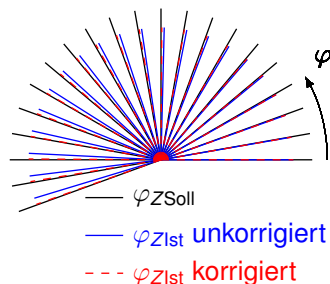
Problem: Aufgrund begrenzter Genauigkeit pflanzen sich Fehler fort.

Beispiel:

Geberauflösung 1024 Striche / Umdr.

Relatives Positionieren um jeweils 10 grad

Abhilfe: Korrektur durch Resteverwaltung



Gliederung

Künstliche Neuronale Netze

Hardware

Training des Modells

Applikation

Zusammenfassung und Ausblick

Positionieren von Einzelachsen

Koordinierte Bewegungen

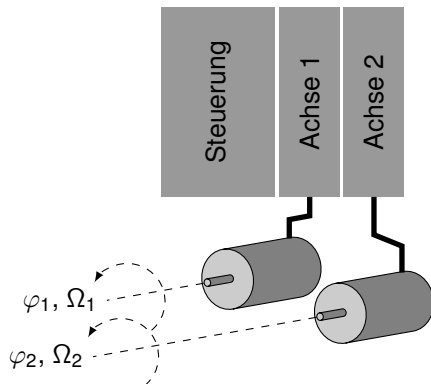
Master–Slave–Anwendungen

Interpolierte Bewegungen

Aufgabenstellung

Synchronisation der Bewegung mehrerer Achsen:

- ▶ Eine Masterachse
- ▶ Eine oder mehrere Slaveachsen



$$\varphi_2, \Omega_2 = f(\varphi_1), f(\Omega_1)$$

$$\varphi_2 = K\varphi_1$$

Winkelsynchronlauf

$$\Omega_2 = K\Omega_1$$

Drehzahlsynchronlauf

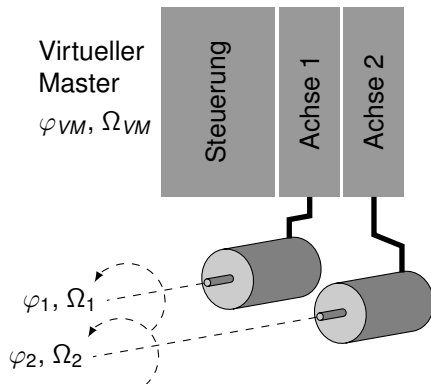
$$\varphi_2 = f(\varphi_1)$$

Kurvenscheibe

Aufgabenstellung

Synchronisation der Bewegung mehrerer Achsen:

- ▶ Eine Masterachse
- ▶ Eine oder mehrere Slaveachsen



$$\varphi_2, \Omega_2 = f(\varphi_1), f(\Omega_1)$$

$\varphi_2 = K\varphi_1$ Winkelsynchronlauf

$\Omega_2 = K\Omega_1$ Drehzahlsynchronlauf

$\varphi_2 = f(\varphi_1)$ Kurvenscheibe

Masterachse kann auch durch
Virtuellen Master ersetzt werden

Drehzahlsynchronlauf

Beispiel: Fliegende Säge

- ▶ Master fährt mit konstanter Drehzahl
- ▶ Slave
 1. Ist im Stillstand in der Position X_0
 2. Beschleunigt auf die Masterdrehzahl
 3. Fährt mit der Masterdrehzahl
 4. Fährt zur Position X_0
- ▶ Weitere unsynchronisierte Achsen
 - ▶ Vorschub der Säge von Position Y_0 nach Y_1
 - ▶ Antrieb der Säge

Beispiel Applikationsdaten

Band		Säge	
Geschwindigkeit:	20m/min	Vorschubgeschwindigkeit:	10m/min
Breite:	20cm	Beschleunigung X (Slave):	5m/s ²
Länge:	1m	Beschleunigung Y:	6m/s ²



Interpolierte Bewegungen

Aufgabenstellung

Verfahren einer beliebigen durch die Anwendung vorgegebenen Bahn in der Ebene / im Raum

- ▶ Aufteilung der Bewegung in der Ebene / im Raum auf die einzelnen Achsen
- ▶ Zerlegung der Bahn in Stützstellen zu diskreten Zeitpunkten
- ▶ Interpolation zwischen den Stützstellen

Typische Anwendungsfelder

- ▶ Robotik
- ▶ Werkzeugmaschinen



Darstellung einer zweidimensionalen Bahn

Implizite Darstellung

Beispiel: Kreis

$$0 = F(X, Y) \quad X^2 + Y^2 = 1$$



Explizite Darstellung

Beispiel: Kreis

$$X = F_1(Y) \quad X = \sqrt{1 - Y^2}$$

$$Y = F_2(X) \quad Y = \sqrt{1 - X^2}$$



Parametrische Darstellung

Beispiel: Kreis

$$X = F_1(u) \quad X = \sin u$$

$$Z = F_2(u) \quad Z = \cos u$$



Beispiel: Kurve

$$X = u \sin u$$

$$Y = u \cos u$$

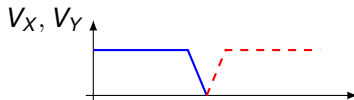


Satzübergänge

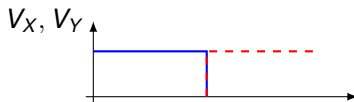
Übergang zwischen den Teilstücken des interpolierten Bewegungsprofils

1. Standardverfahren

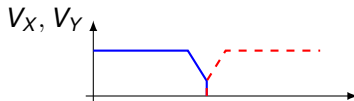
- Übergang mit *Genauhalt*



- Übergang mit *Überschleifen*



- Übergang mit *Grenzgeschwindigkeit*



Satzübergänge ohne Genauhalt

⇒ Eckenverrundung aufgrund der Maschinendynamik / der Schleppfehler

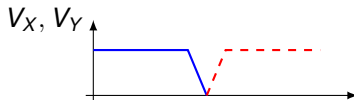


Satzübergänge

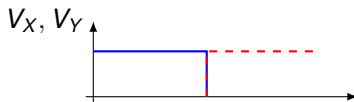
Übergang zwischen den Teilstücken des interpolierten Bewegungsprofils

1. Standardverfahren

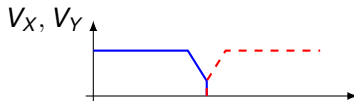
- Übergang mit *Genauhalt*



- Übergang mit *Überschleifen*



- Übergang mit *Grenzgeschwindigkeit*



Satzübergänge ohne Genauhalt

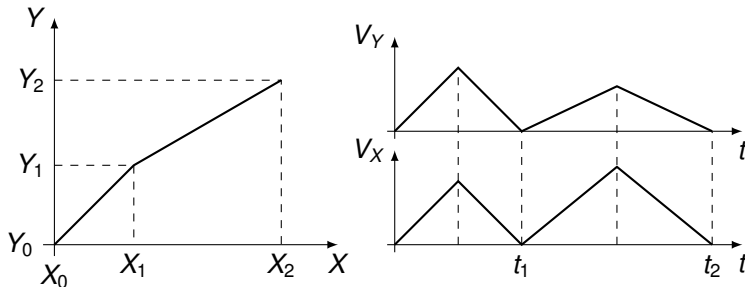
⇒ Eckenverrundung aufgrund der Maschinendynamik / der Schleppfehler



Satzübergänge

1. Standardverfahren (Fortsetzung)

Beispiel: Geradeninterpolation zwischen drei Punkten



Die gesamte Bahn setzt sich aus einzelnen $R-R$ -Segmenten zusammen

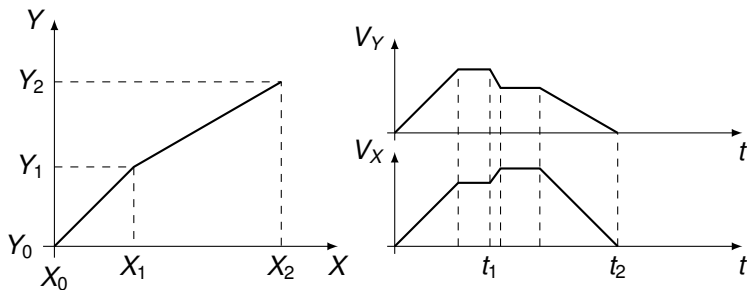


Satzübergänge

Übergang zwischen den Teilstücken des interpolierten Bewegungsprofils

2. Übergang mit *Look-Ahead*

Fortsetzung Beispiel: Geradeninterpolation zwischen drei Punkten



- ▶ Keine R-R Bewegungen mehr
- ▶ Geringere Geschwindigkeitsänderungen