## Digitale Bildverarbeitung

DHBW Stuttgart, Vorlesung "Computergraphik und Bildverarbeitung"

# Praktische Übung

### Projekte in dieser Vorlesung

**Automotive** 

**Spurerkennung** 



Farbräume

Bildanalyse (Morphologische Verfahren, Merkmalsextraktion, Kanten- und Flächenbestimmung)

Histogramme

Segmentierung

Verkehrszeichenerkennung



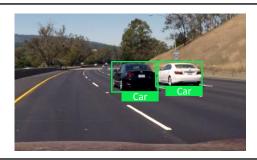
Farbräume

Kontrastverstärkung

Histogramme

Klassifizierung, Objekterkennung

Objekterkennung



Operationen im Ortsbereich (lokale Operatoren, Faltungsfilter)

Segmentierung

**Optischer Fluss** 

Klassifizierung, Objekterkennung















### Projektziele

- Spaß!
- Neue Erfahrungen im Kontext Bildverarbeitung
- Wecken des langfristigen Interesses

#### Spurerkennung



#### Farbräume

Bildanalyse (Morphologische Verfahren, Merkmalsextraktion, Kanten- und Flächenbestimmung)

Histogramme

Segmentierung

- Auteilung der Note
  - 70 % Programm inkl. Quellcodes und Kommentare
    - Kommentare müssen sinnvoll eingesetzt werden
    - bedeutungsvolle Namensgebung f
       ür Variablen
    - gern Python-Bibliothek Sphinx verwenden (<a href="https://www.sphinx-doc.org/">https://www.sphinx-doc.org/</a>)
  - 30 % Dokumentation (mögliche Formate Word, Powerpoint, Markdown)
    - Gewählte Vorgehensweise
    - Dokumentation und Diskussion der Ergebnisse
    - Lessons Learned
    - Ausblick

- → Warum haben Sie sich für die gewählte Vorgehensweise entschieden?
- → Welche Alternativen gab es?
- → Welche Probleme traten auf? Welche Lösungswege haben Sie verfolgt?
- → Was nehmen Sie aus dem Projekt für sich mit?
- → Welche Probleme konnten Sie im Rahmen des Projektes nicht behandeln?



**Spurerkennung** 



#### Farbräume

Bildanalyse (Morphologische Verfahren, Merkmalsextraktion, Kanten- und Flächenbestimmung)

Histogramme

Segmentierung

#### Mindestanforderungen (entspricht der Note 2,0)

- Segmentierung des Bildes: schränken Sie das Bild auf den Bereich ein, in dem sich die Spurmarkierungen befinden
- Vorverarbeitung: Führen Sie eine Kamerakalibrierung (für Udacity-Bildquellen) und die Perspektivtransformation durch
- Farbräume, Histogramme: erkennen Sie die Spurmarkierungen in den Farben der angegebenen Quellen Falls weitere Spurmarkierungen auf dem Bild gefunden werden, müssen die der eigenen Fahrspur priorisiert werden
- Allgemeines: Die Verarbeitung von Bildern muss in Echtzeit stattfinden --> Ziel: > 20 FPS für reine Verarbeitung ohne Anzeige) → Prozessor, Grafikkarte, Arbeitsspeicher
- Allgemeines: Beschleunigen Sie die Verarbeitung durch weitere Maßnahmen (bspw. Erkennung der Spurmarkierung in den ersten Frames, Tracking der Spurmarkierung in weiteren Frames solange, bis sich Spurmarkierungspositionen zu stark ändern) → mind. eine Maßnahme im Projekt verwenden
- Curve / Polynom Fitting: Erkennen Sie die Krümmung der Fahrspur und geben Sie diese im Ausgabebild aus Krümmung muss nicht auf Straßenkrümmung umgerechnet werden!
- Allgemeines: relevante Spurmarkierungen werden in den Udacity-Bildern und im Video "project\_video" durchgehend erkannt

**Spurerkennung** 



#### Farbräume

Bildanalyse (Morphologische Verfahren, Merkmalsextraktion, Kanten- und Flächenbestimmung)

Histogramme

Segmentierung

#### Zusatzaufgaben (jeweils – $0.33 \rightarrow Mindestanforderungen + 3x Zusatzaufgaben = <math>1.0$ )

- relevante Spurmarkierungen werden im Video "challenge\_video" oder "harder\_challenge\_video" (nahezu) durchgehend erkannt (sowohl "challenge\_video" als auch "harder\_challenge\_video" werden als Zusatzaufgabe gewertet)
- relevante Spurmarkierungen werden auf den Datensatz KITTI angewendet. Welche Anpassungen müssen vorgenommen werden, damit Ihr Algorithmus übertragen werden kann?
- erkennen Sie Objekte im Bild und visualisieren Sie diese (z.B. weitere Fahrzeuge, Motorräder, etc.)
  Die Objekterkennung bitte so implementieren, dass sie deaktivierbar ist und nicht in FPS-Berechnung einzahlt.
- nutzen Sie alternative Möglichkeiten der Spurerkennung (z.B. mit Neuronalen Netzen)
- ergänzen Sie Ihren Algorithmus um eine Kennzeichenerkennung inkl. Texterkennung
- Gerne können Sie eigene Zusatzaufgaben zur Verbesserung Ihres Algorithmus einführen. (Aufwand sollte vergleichbar sein zu o.g. Punkten).
- Alle durchgeführten Aufgaben müssen dokumentiert, kommentiert und abgegeben werden.

Spurerkennung



#### Farbräume

Bildanalyse (Morphologische Verfahren, Merkmalsextraktion, Kanten- und Flächenbestimmung) Histogramme

Segmentierung

#### Zusatzaufgabe Android (- $0.7 \rightarrow$ Mindestanforderungen + 1x Zusatzaufgaben + Android-Portierung = 1,0)

- entwickelter Algorithmus wurde auf Android übertragen
- Dokumentation der erkannten Fahrspuren
- Diskussion über die Herausforderungen bei der Portierung der Python-Umsetzung mit der Java-Umsetzung
- Alle durchgeführten Aufgaben müssen dokumentiert, kommentiert und abgegeben werden.

- Erwartete Abgabe
  - Quellcodes inkl. Kommentare
    - Jupyter Notebook o.ä. zur prototypischen Implementierung
    - Python / Java / C++ Quellcode zur performanten Implementierung
    - Android Studio Quellcode
    - Bilder und Videos inkl. erkannter Linien und Objekte
  - Dokumentation
    - Word, Powerpoint, Markdown

- 12x Gruppen, Vorstellung am 12.12. pro Gruppe:
  - 7 Minuten Projektvorstellung (Live-Vorstellung, Methoden, Vorgehen, Probleme)
  - 3 Minuten offene Fragen aus der Gruppe
- Visualisierung <u>nicht</u> in Zeitmessung einfließen lassen

### Anforderung an eigene Projekte

- Datensätze müssen zum Nachweis der Performance verfügbar sein
- Performance muss auf Basis der Datensätze und weiterer Publikationen vorliegen → Vergleichbarkeit
- Digitale Bildverarbeitung muss zum Einsatz kommen
  - → nicht ausschließlich Bildklassifikation durch NNs

### Weitere Projektmöglichkeit: Ampelerkennung

- Ampelerkennung
  - Erkennung der Ampelposition(-en) im Bild
  - Erkennung der jeweiligen Ampelphase
  - Datenbank #1: Bosch Small Traffic Lights Dataset | Kaggle
  - Publikation #1: A deep learning approach to traffic lights: Detection, tracking, and classification | IEEE Conference Publication | IEEE Xplore
  - Publikation #2: (PDF) Traffic Light Recognition using Image Processing Compared to Learning Processes (researchgate.net)
  - Scripts #1: bosch-ros-pkg/bstld: Sample scripts for the Bosch Small Traffic Lights Dataset (github.com)
  - Datenbank #2: LISA Traffic Light Dataset | Kaggle
  - Datenbank #3: <u>DriveU Traffic Light Dataset Universität Ulm (uni-ulm.de)</u>
  - Scripts #3: julimueller/dtld parsing: Scripts for loading and visualizing the DriveU Traffic Light Dataset (DTLD) (github.com)

### Projekt Ampelerkennung

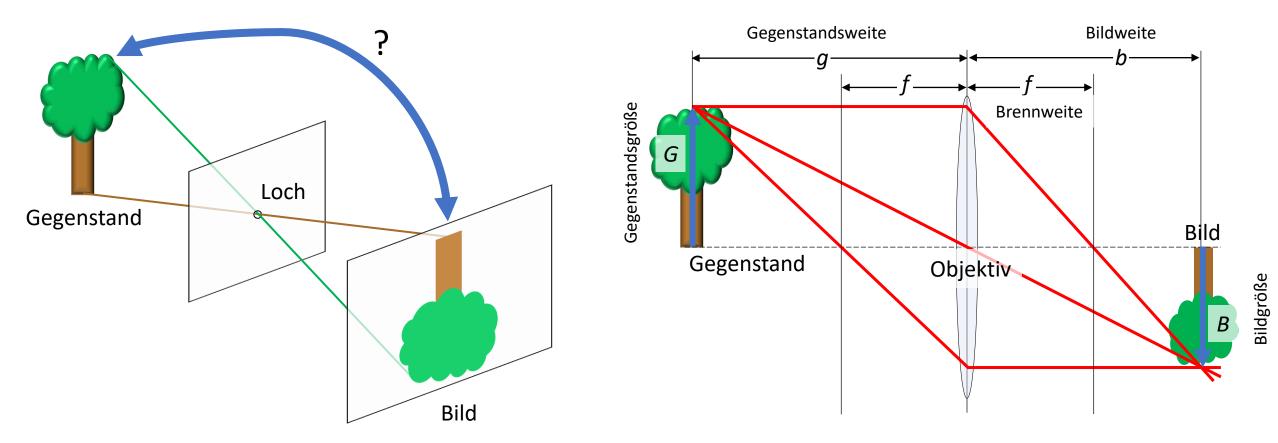
- Mindestanforderungen (2,0)
  - Ampelerkennung TP-Rate > 80 %, FP-Rate < 10 %</li>
  - Anwendung auf existierende Bilddatenbank
  - Laufzeit > 20 fps
- Zusatzaufgaben (jeweils 0,33)
  - Verbessern Sie die Performance um 10 % (TP-Rate > 90 % und FP-Rate < 10% oder TP-Rate > 85 % und FP-Rate < 5 %)</li>
  - Erkennen Sie weitere Objekte im Bild (Fahrzeuge, Motorräder, ...)
  - Erkennen Sie Kennzeichen im Bild inkl. Texterkennung
  - Erkennen Sie Fahrspuren im Bild
- Zusatzaufgabe Android (-0,7)
  - Portieren Sie Ihren Algorithmus auf Android

### Projekt Kennzeichenerkennung

• tbd

### Exkurs 1: Kamerakalibrierung

### siehe eigene PDF

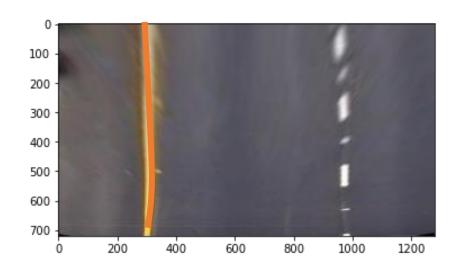


### Exkurs 2: Perspektivtransformation

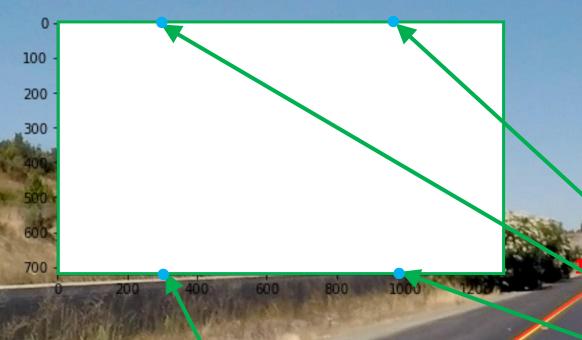
- Krümmung der Linien im ursprünglichen Kamerabild entspricht nicht der realen Fahrspurkrümmung
  - → Perspektivtransformation in Vogelperspektive



$$\begin{pmatrix} t_i u_i' \\ t_i v_i' \\ t_i \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} u_i \\ v_i \\ 1 \end{pmatrix}$$



## Perspektivtransformation



- 1. Ermitteln Sie 4x Punkte auf dem Bild, die nach der Transformation in einer rechteckigen Beziehung zueinander stehen
- Definieren Sie die 4x Zielpunkte, an denen die zu transformierenden Punkte nach der Projektion sein sollen

ID	Original		Transformiert	
1	598	448	300	0
2	684	448	980	0
3	1026	668	980	720
4	278	668	300	720