



#### Al Labor - Wintersemester 2019/20

Computer Vision 4. Termin

# Agenda für Heute

- Theorie:
  - Keras Sequence
  - Keras Functional API
  - Transfer Learning

- Praxis: Wie löse ich ein Problem?
  - PointNet: Paper nachimplementieren
  - Benchmark: reduced ModelNet10
  - Praxis: Retraining mit neuen Klassen



# Keras Sequence

### Lazy, paralleles Laden von Datensätzen

- Große Datensätze passen nicht immer in den RAM
- Beim Training wird immer nur ein Batch benötigt
- Sequence abstrahiert Zugriff auf Datensatz:
  - Lädt nur den benötigten Batch
  - Kann eigenes shuffling implementieren
  - Augmentierung und Vorverarbeitung "on the fly"
- Hier:
  - Tracken der File-IDs
  - Auswahl und Shuffling auf Index



# Keras Sequence

```
class ModelNetProvider(Sequence):
         HHH
2
         Lazily load point clouds and annotations from filesystem and prepare it for model training
         11 11 11
         def __init__(self, dataset, batch_size, n_classes, sample_size):...
6 0
         def __len__(self):... Länge := Anzahl an "steps" in Epoche
8
         def __getitem__(self, index):... index := Step in Epoche
9 0
6
         def __generate_data(self, batch_samples):... Ausgliederung des Loading & Preprocessing
         def on_epoch_end(self):... Am Ende jeder Epoche ausgeführt
```

inovex

## Keras Functional API

Mehr Flexibilität beim Erstellen der Modell-Architektur
 z.B. Multi-Input/-Output Modelle/ Shared Layer etc.

- Layer-Instanzen sind als Funktion aufrufbar
  - o erlaubt beliebige Verschachtelung

- Modell wird über inputs/outputs definiert
  - o Model(inputs=[...], outputs=[...])

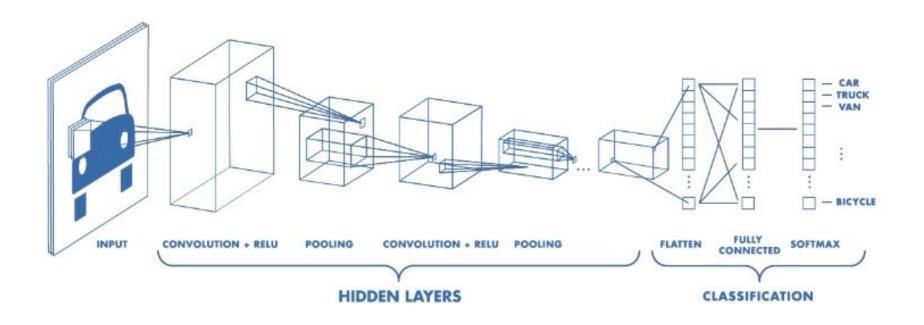


## Keras Functional API

```
from keras.layers import Input, Dense
from keras.models import Model
# This returns a tensor
inputs = Input(shape=(784,))
# a layer instance is callable on a tensor, and returns a tensor
output_1 = Dense(64, activation='relu')(inputs)
output 2 = Dense(64, activation='relu')(output 1)
predictions = Dense(10, activation='softmax')(output 2)
# This creates a model that includes
# the Input layer and three Dense layers
model = Model(inputs=inputs, outputs=predictions)
model.compile(optimizer='rmsprop',
              loss='categorical_crossentropy',
              metrics=['accuracy'])
model.fit(data, labels) # starts training
```



# Transfer learning





# PointNet: Deep Learning on Point Sets for 3D Classification and Segmentation



## PointNet

#### Idee

- Typische Anforderungen von Deep Learning Modellen
  - o feste Größe / Dimensionalität der Eingaben
  - feste Ordnung / Reihenfolge der Werte
  - o Gilt für Punktwolken nicht immer
- Hotfix: 3D Occupancy bzw. Voxel-Grid samplen
  - → Input hat feste Größe und Ordnung
- Problem:
  - Wie Quantisieren (Informationsverlust vs Speicher)
  - Unnötiger Rechenaufwand



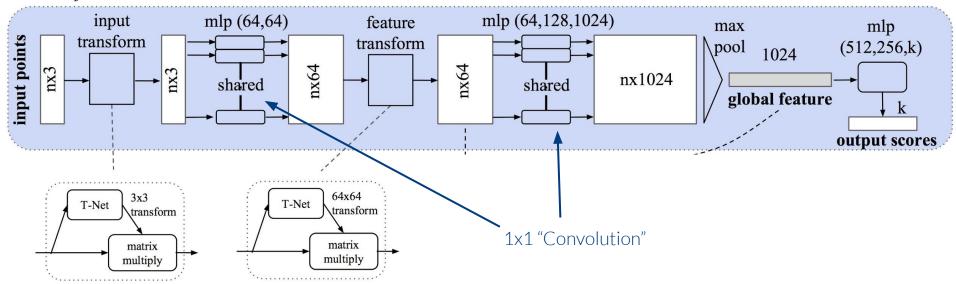
## PointNet

#### Idee

- Lösungsansatz
  - Permutations- und Dimensionsinvariante Netzarchitektur
- Paper (mit Code): <a href="http://stanford.edu/~rgi/pointnet/">http://stanford.edu/~rgi/pointnet/</a>



#### Classification Network



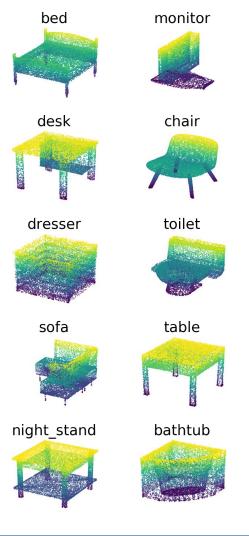
#### PointNet Architektur



## Datensatz:

#### ModelNet10

- 3D Meshes
- 10 unterschiedliche Klassen
- Training / Testing Split:
  - o 3991 Training Samples
  - 908 Testing Samples
- <a href="https://modelnet.cs.princeton.edu">https://modelnet.cs.princeton.edu</a>





# Aufgaben

## TODOs implementieren:

- 1. PointNet-Architektur implementieren
- 2. Vortrainierte Gewichte laden
- 3. Merkmalsextraktor freezen und Classifier neu trainieren
- 4. Ergebnisse validieren



# Setup

- Anmeldung am Rechner
  - o User:i-lfm-docker
  - Passwort: garten::obst

- Ethernet auf hskaopen umstellen
- Wired Settings > Security:
  - [x] No CA certificate is required
  - o testXYZ entfernen und mit Studentenkürzel ersetzen
  - Passwort eingeben



## Setup

- Terminal öffnen
  - o git clone https://github.com/hskaailabcv/source.git
  - o cd source
  - docker-compose up
- Jupyter: <a href="http://localhost:8888">http://localhost:8888</a>



## Feedback

• Google Forms

https://forms.gle/CZwaNJFtQhRdgt7fA





## Vielen Dank

Robin Baumann rbaumann@inovex.de

Matthias Richter mrichter@inovex.de

inovex GmbH Ludwig-Erhard-Allee 6 76131 Karlsruhe

