

Convolutional Neural Network (CNN)

Für die folgenden Aufgaben verwenden Sie den CIFAR10-Datensatz. Dieser besteht aus 60000 Bildern mit 32x32 Pixeln in Farbe. Jedes Bild gehört zu einer von 10 verschiedenen Klassen. Ein paar Beispiele aus dem Datensatz sind in Abbildung 1 dargestellt.

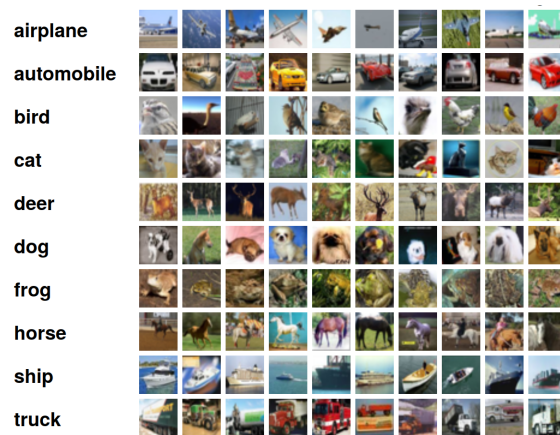


Abbildung 1: Beispiele aus dem CIFAR10-Datensatz.

Der Datensatz ist aufgeteilt in ein **Trainings-Set** mit 50000 Bildern, und ein **Test-Set** mit 10000 Bildern. Sie werden das Test-Set als **Validation-Set** verwenden.

1 Neuronales Netz Definieren

Verwenden Sie für diese Aufgabe die Datei `network.py`.

Vervollständigen Sie die Klasse `SimpleCNN` und implementieren Sie ein neuronales Netz bestehend aus:

1. Vier Convolutional-Layer mit je 32 Kernen der Größe (3,3), Padding=1 und Stride=1
2. Nach jedem Conv-Layer folgt ein Max-Pooling mit Fenster-Größe (2,2)
3. Nach jedem Max-Pooling folgt eine ReLU-Aktivierungsfunktion

Fügen Sie am Ende noch ein **Average-Pooling** hinzu, welches die Auflösung der Features auf (1,1) reduziert, sowie einen **Fully-Connected-Layer** für die Klassifikation.

2 Augmentierung

Verwenden Sie für diese Aufgabe die Datei `train.py`.

Sie sollen mithilfe von `torchvision.transforms.Compose` zwei Transformationen definieren:

1. Training: mit Augmentierung und Normalisierung
2. Validation: nur Normalisierung

Für die Trainingsdaten soll die Transformation folgende Operationen **in dieser Reihenfolge** enthalten:

1. Random Crop der Größe (32, 32) mit Padding=4 und Padding Mode 'reflect' (`torchvision.transforms.RandomCrop`)
2. Random Horizontal Flip (`torchvision.transforms.RandomHorizontalFlip`)
3. Konvertierung von Bild zu Tensor (`torchvision.transforms.ToTensor`)
4. Normalisierung (`torchvision.transforms.Normalize`)

Für die Validationdaten soll die Transformation nur folgende Operationen enthalten:

1. Konvertierung von Bild zu Tensor (`torchvision.transforms.ToTensor`)
2. Normalisierung (`torchvision.transforms.Normalize`)

Hinweise:

- Für die Normalisierung haben Sie Mittelwert und Standardabweichung der Daten in der Variable `data_mean_and_std` gegeben.
- Die beiden Transformationen werden vom Dataset-Objekt angewendet. Sie müssen sie *nur* definieren.

3 Training

Führen Sie nun die `train.py` aus, um ihr Netz zu trainieren.

Welche Genauigkeit auf dem Validation-Set erhalten Sie?

4 Batch-Normalisation

Fügen Sie Ihrem CNN nun noch Batch-Normalisation-Layer hinzu. Diese Layer sollten Sie zwischen Max-Pooling und Aktivierungsfunktion anwenden. Trainieren Sie ihr Netz anschließend nochmal. Welche Genauigkeit erreichen Sie nun?

5 ResNet

Verwenden Sie nun anstelle Ihres CNNs das **ResNet6** CNN, welches in der `network.py` definiert ist. Welche Genauigkeit erreicht dieses Netzwerk?

Schauen Sie sich den Code von **ResNet6** an, während das Netz trainiert. Welche Unterschiede fallen Ihnen zu dem von Ihnen erstellten CNN auf?