

Masterarbeit – Zeit-Effizientes Training von Convolutional Neural Networks

Jessica Bühler

1. März 2021

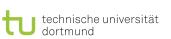








- 1 Einleitung
- 2 MorphNet
- 3 PruneTrain
- 4 Net2Net
- 5 weiteres Vorgehen
- 6 Anhang



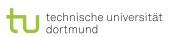


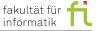
Ausgangssituation

Gegeben: Unbekannter Datensatz aus Bildern, mit gelabelten Trainingsdaten und ungelabelten Testdaten

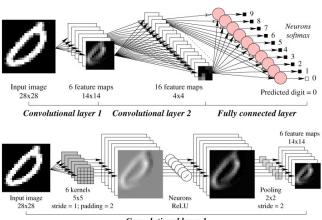
Aufgabe:







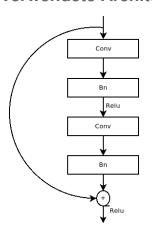
Verwendete Architektur I



Convolutional layer 1



verwendete Architektur II



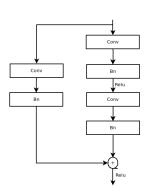


Abbildung: Basisblock

Abbildung: Übergangsblock

Abbildung: Grafische Darstellung Basis- und Übergangsblock





Bisherige Arbeiten zum Thema

- Automatische Architektursuche mit großem Suchraum
 - DVolver
- Architektursuche währenddem Trainieren
 - MorphNet





Baseline-Netz

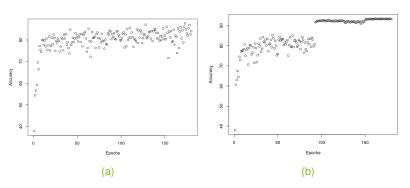


Abbildung: Vergleich zwischen (a) Baseline-Netz ohne Anpassung der Lernrate und (b) Baseline-Netz mit Anpassung der Lernrate in Epoche 93 und 150.

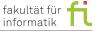






- 1 Einleitung
- 2 MorphNet
- 3 PruneTrain
- 4 Net2Net
- 5 weiteres Vorgehen
- 6 Anhang





Übersicht über MorphNet

 Morphnet vergrössert und verkleinert konkurrierend das Netz um die besten Hyperparameter zu finden



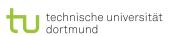
- 1: Trainiere das Netz um $\mathcal{W}^*=\mathop{argmin}\limits_{\mathcal{W}}$ Loss-Funktion des CNN + λ · Nebenbedingung, die die Breite des Netzes minimiert
- 2: Finde die neue Breite $C'_{1:J}$, die durch 1. errechnet wurde
- 3: Finde das größte ω , so dass $\mathcal{F}(\omega \cdot \mathcal{C}_{1:J}) \leq \zeta$ gilt
- 4: Wiederhole ab 1. so häufig wie gewünscht mit $\mathcal{C}_{1:J} = \mathcal{C}'_{1:J}$

Ausgabe: $\omega \cdot C_{1:J}$



```
BasicBlock(
   (0): Conv2d(76, 5, kernel_size=(3, 3), stride=(1, 1),
   padding=(1, 1))
   (1): BatchNorm2d(5, eps=1e-05, momentum=0.1, affine=True,
        track_running_stats=True)
   (2): ReLU(inplace=True)
   (3): Conv2d(5, 76, kernel_size=(3, 3), stride=(1, 1),
   padding=(1, 1))
   (4): BatchNorm2d(76, eps=1e-05, momentum=0.1, affine=True,
   track_running_stats=True))
```

Abbildung: Struktur eines Basisblocks als Ergebnis von MorphNet 2



BasicBlock(

```
(0): Conv2d(76, 76, kernel_size=(3, 3), stride=(2, 2),
padding=(1, 1))
(1): BatchNorm2d(76, eps=1e-05, momentum=0.1, affine=True,
track_running_stats=True)
(2): ReLU(inplace=True)
(3): Conv2d(76, 76, kernel_size=(3, 3), stride=(1, 1),
padding=(1, 1))
(4): BatchNorm2d(76, eps=1e-05, momentum=0.1, affine=True,
track_running_stats=True))
```

Abbildung: Struktur eines Basisblocks als Ergebnis von MorphNet 1

4 m > 4 m > 4 = > 4 = > = 900





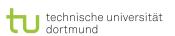
Ergebnis der MorphNet Evaluierung

- Bei der gegebenen Struktur
- und den vorgegebenen Ressourcen

ist keine signifikante Verbesserung möglich.

Nachteile von MorphNet:

es ist nicht möglich, die Tiefe des Netzes zu verändern



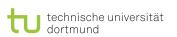
- 1 Einleitung
- 2 MorphNet
- 3 PruneTrain
- 4 Net2Net
- 5 weiteres Vorgehen
- 6 Anhang

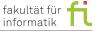


Übersicht über PruneTrain I

- Soll den Verkleinerungsoperator von MorphNet ersetzen

$$GL(W) = \sum_{j=1}^{J} \left(\sum_{c_j=1}^{C_j} ||W_j(c_j,:,:,:)||_2 + \sum_{k_j=1}^{K_j} ||W_j(:,k_j,:,:)||_2 \right)$$

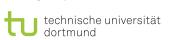




Übersicht über PruneTrain II

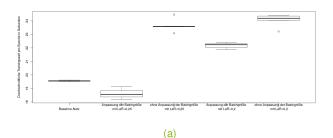


Abbildung: Grafische Darstellung des Prunings des ResNets





Evaluierung von PruneTrain bei Veränderung der Batchgröße der Batchgröße

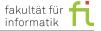




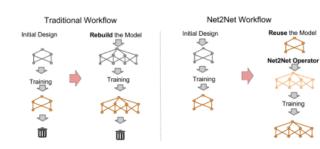


- 1 Einleitung
- 2 MorphNet
- 3 PruneTrain
- 4 Net2Net
- 5 weiteres Vorgehen
- 6 Anhang





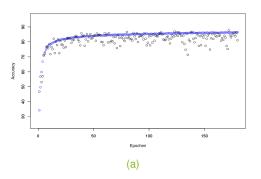
Übersicht über Net2Net



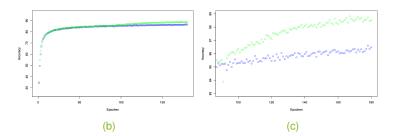




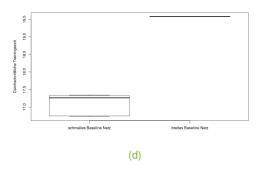
Evaluierung von Net2Net: Operator für ein breiteres Netz











Abbildung





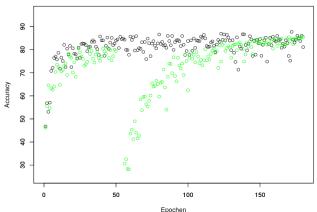
Ergebnis der Evaluierung von Net2Net: Operator für ein tieferes Netz I

todo: Grafik für das Einfügen eines neuen Blocks





Ergebnis der Evaluierung von Net2Net: Operator für ein tieferes Netz II



- 5 weiteres Vorgehen





Quelle des verwendeten Codes

- MorphNet
- PruneTrain
 - ohne Anpassung der Batchgröße:
 - mit zusätzlicher Anpassung der Batchgröße: eigene Implementation
- Net2Net: eigene Implemetation





Ausblick





- 1 Einleitung
- 2 MorphNet
- 3 PruneTrain
- 4 Net2Net
- 5 weiteres Vorgehen
- 6 Anhang





Architektur