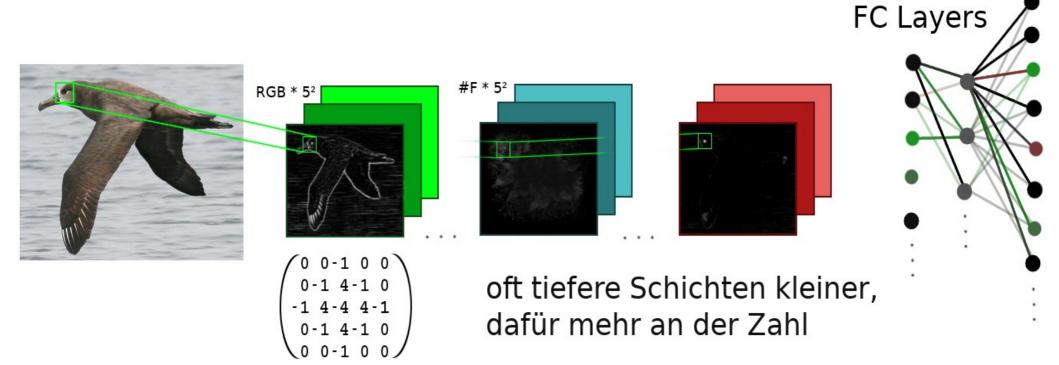
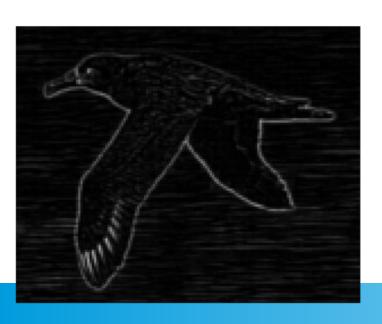
Learning Multi-Attention CNNs for Fine Grained Image Recognition

Convolutional Neural Networks



Pooling

- Oft Maximum der Pixel-Nachbarschaft
- Zur Vergrößerung der Nachbarschaft der Features, für bedeutendere Features
- Ohne mehr Ebenen weniger Inputs für die FC-Layer







Deep Dream

 Verstärkung von Features durch Backpropagation

 Ermöglicht abgewandelt auch Stilübertragungen









Selbst ausprobieren: deepdreamgenerator.com

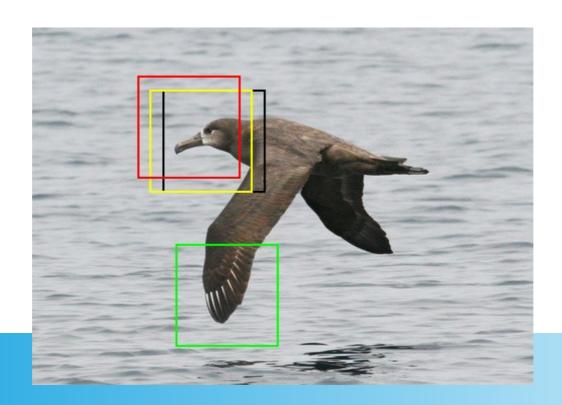
Klassifikation

- I.d.R. entscheidet der stärkste Ausschlag
- Einzelner FC-Layer ist wie Korrelationstabelle
- Zum Trainieren (Optimieren) Fehlerfunktion erforderlich: Softmax gerne verwendet, täuscht allerdings Sicherheit vor:

$$Score_k \leftarrow \frac{\exp(Score_k)}{\sum_{i} \exp(Score_i)}$$

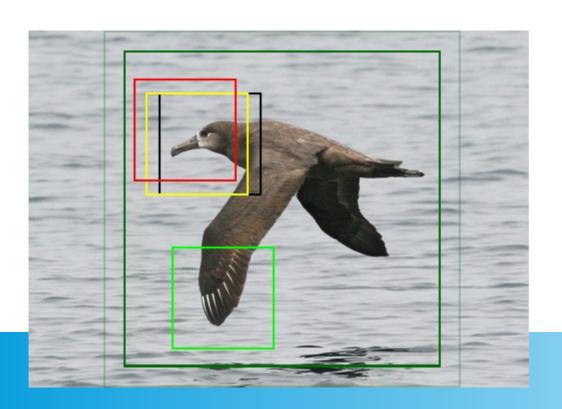
Multi-Attention CNNs

- Eingabe des Originalbildes plus zuzüglich mehrerer Aufmerksamkeitsspots
- Soll Klassifikation erleichtern



Bestimmung der Spots

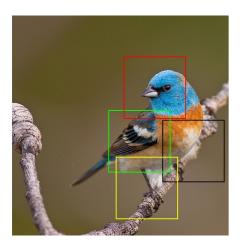
- Bisher oft durch Menschen annotiert
- Im Paper nun Aufgabe des Netzwerkes, die Spots auszuwählen: über Heatmaps

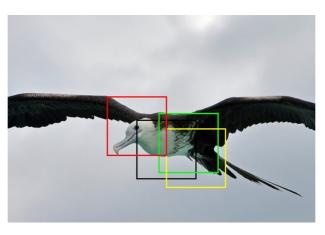


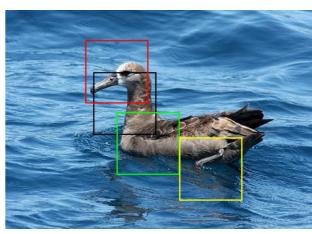


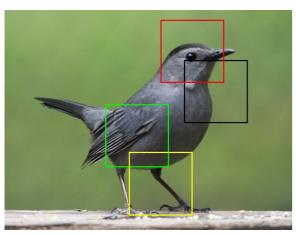


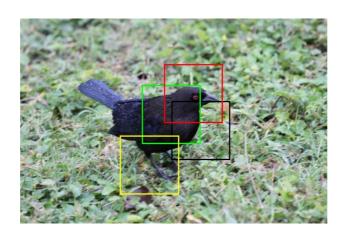
Weitere Beispiele

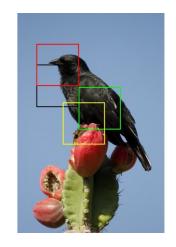












Lernen der Gewichte

- Zwei Möglichkeiten, die sich jedoch ähneln:
 - 1. Abwechselnd Aufmerksamkeits-Netzwerk und Klassifikator, oder
 - 2. End-to-end, d.h. im Ganzen
- Fehlerfunktion entscheidend, da sie Lernaufgabe vorgibt:
 - Was sind gute Ausschnitte?
- Initialisierung von beiden Teilnetzwerken per vortrainiertem ImageNet (VGG-19)

Fehlerfunktion

- Klassifikator-Fehler über Softmax
- Aufmerksamkeitsnetzwerk möglichst:
 - 1. wenig Überlappung
 - 2. lokal, d.h. nicht zu breit
- Realisierung durch Linearkombination von:

1.
$$L_{\text{div}} = \sum_{i, j \neq i} \sum_{x, y} A_i(x, y) \cdot A_j(x, y)$$

2.
$$L_{dst} = \sum_{x,y}^{j,j+1} A_i(x,y) \cdot ((x-x_c)^2 + (y-y_c)^2)$$

Netzwerk-Zusammenfassung

• Brauchen wir das?...

Ergebnisse

| Approach | Train Anno. | Accuracy |
|-----------------------------|-------------|----------|
| PN-CNN(AlexNet) [1] | √ | 75.7 |
| Part-RCNN(AlexNet) [34] | ✓ | 76.4 |
| PA-CNN [14] | ✓ | 82.8 |
| MG-CNN [27] | ✓ | 83.0 |
| FCAN [18] | ✓ | 84.3 |
| B-CNN (250k-dims) [17] | ✓ | 85.1 |
| Mask-CNN [29] | ✓ | 85.4 |
| TLAN(AlexNet) [31] | | 77.9 |
| MG-CNN [27] | | 81.7 |
| FCAN [18] | | 82.0 |
| B-CNN (250k-dims) [17] | | 84.1 |
| ST-CNN (Inception net) [10] | | 84.1 |
| PDFR [35] | | 84.5 |
| RA-CNN [5] | | 85.3 |
| MA-CNN (2 parts + object) | | 85.4 |
| MA-CNN (4 parts + object) | | 86.5 |

Quellen

Literatur:

- Das Paper selbst
- Verschiedene allgemeine Seiten zu z.B. CNNs wie towardsdatascience.com, Wikipedia

Bilder:

- Als Vorlage https://i0.wp.com/vinodsblog.com/wp-content/uploads/2018/10/ CNN-2.png
- Generiert mit deepdreamgenerator.com