compressie-algoritme ontwerpen?

compressie-algoritme ontwerpen?



Auto-encoders voor compressie

Josse Van Delm

December 13, 2018

Introductie

- Introductie
- Auto-encoder

- Introductie
- Auto-encoder
- Training

- Introductie
- Auto-encoder
- Training
- Resultaten

klassieke beeldverwerking

- klassieke beeldverwerking
- machine learning shallow learning

- klassieke beeldverwerking
- machine learning shallow learning
- neural networks deep learning

- klassieke beeldverwerking
- machine learning shallow learning
- neural networks deep learning

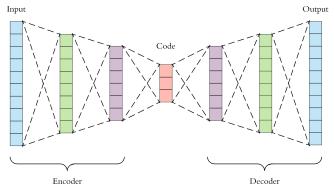
...werkt het dan ook bij compressie?

- klassieke beeldverwerking
- machine learning shallow learning
- neural networks deep learning

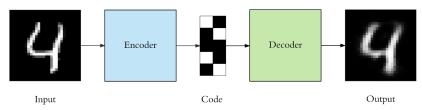
...werkt het dan ook bij compressie?

Kunnen we iets maken dat beter presteert dan jpeg?

Een auto-encoder doet aan unsupervised learning



Bron: https://towardsdatascience.com/applied-deep-learning-part-3-autoencoders-1c083af4d798



Bron: https://towardsdatascience.com/applied-deep-learning-part-3-autoencoders-1c083af4d798

Het idee:

■ Train auto-encoder

- Train auto-encoder
- Splits auto-encoder op

- Train auto-encoder
- Splits auto-encoder op
- Encoder: afbeelding → latent space

- Train auto-encoder
- Splits auto-encoder op
- Encoder: afbeelding → latent space
- Decoder: latent space → afbeelding

We gebruikten:

■ Keras deep learning framework frontend

- Keras deep learning framework frontend
- Tensorflow backend

- Keras deep learning framework frontend
- Tensorflow backend
- Jupyter Notebook (interactive python shell)

- Keras deep learning framework frontend
- Tensorflow backend
- Jupyter Notebook (interactive python shell)
- Matplotlib (MATLAB-style plotting)

- Keras deep learning framework frontend
- Tensorflow backend
- Jupyter Notebook (interactive python shell)
- Matplotlib (MATLAB-style plotting)
- Docker Container

We gebruikten:

- Keras deep learning framework frontend
- Tensorflow backend
- Jupyter Notebook (interactive python shell)
- Matplotlib (MATLAB-style plotting)
- Docker Container

implementatie op github!

Het bestaat uit:

■ *Input* : afbeelding = $28 \cdot 28 \cdot 1 = 784$ waarden (grijswaarden)

- *Input* : afbeelding = $28 \cdot 28 \cdot 1 = 784$ waarden (grijswaarden)
- *Encoder*: 3 · (Convolution + Max pooling)

- *Input* : afbeelding = $28 \cdot 28 \cdot 1 = 784$ waarden (grijswaarden)
- Encoder : 3 · (Convolution + Max pooling)
- Latent space: tensor = $4 \cdot 4 \cdot 8 = 128$ waarden

- *Input* : afbeelding = $28 \cdot 28 \cdot 1 = 784$ waarden (grijswaarden)
- Encoder : 3 · (Convolution + Max pooling)
- Latent space: tensor = $4 \cdot 4 \cdot 8 = 128$ waarden
- *Decoder* : 3 · (Convolution + Upsampling)

- *Input* : afbeelding = $28 \cdot 28 \cdot 1 = 784$ waarden (grijswaarden)
- Encoder : 3 · (Convolution + Max pooling)
- Latent space: tensor = $4 \cdot 4 \cdot 8 = 128$ waarden
- *Decoder* : 3 · (Convolution + Upsampling)
- Output: afbeelding = $28 \cdot 28 \cdot 1 = 784$ waarden (grijswaarden)

Het bestaat uit:

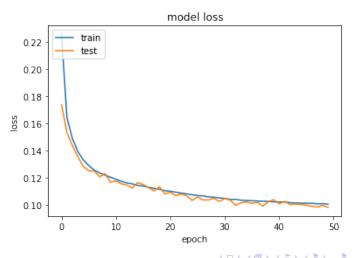
- *Input* : afbeelding = $28 \cdot 28 \cdot 1 = 784$ waarden (grijswaarden)
- Encoder : 3 · (Convolution + Max pooling)
- Latent space: tensor = $4 \cdot 4 \cdot 8 = 128$ waarden
- Decoder : 3 · (Convolution + Upsampling)
- Output: afbeelding = $28 \cdot 28 \cdot 1 = 784$ waarden (grijswaarden)

We mikken dus op een compressieratio van: 6,125:1

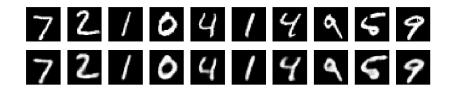
Ons doel is het verkleinen van de loss

We werken met de MNIST dataset

We kunnen zien dat de loss kleiner wordt



De cijfers lijken op elkaar \rightarrow lage loss



Deze aanpak heeft veel nadelen:

resultaten erg afhankelijk van trainingsdata

- resultaten erg afhankelijk van trainingsdata
- $lue{}$ grote netwerken ightarrow veel computer-resources bij inferentie

- resultaten erg afhankelijk van trainingsdata
- $lue{}$ grote netwerken ightarrow veel computer-resources bij inferentie
- Onze aanpak is erg beperkt (28 · 28 grijswaarden)

- resultaten erg afhankelijk van trainingsdata
- $lue{}$ grote netwerken ightarrow veel computer-resources bij inferentie
- Onze aanpak is erg beperkt (28 · 28 grijswaarden)
- JPEG haalt gemakkelijk grotere compressieratios!

- resultaten erg afhankelijk van trainingsdata
- $lue{}$ grote netwerken ightarrow veel computer-resources bij inferentie
- Onze aanpak is erg beperkt (28 · 28 grijswaarden)
- JPEG haalt gemakkelijk grotere compressieratios!

Demo!

Wel,... ongeveer :(



Bedankt voor jullie aandacht! Vragen?