# Deep Learning

Introdução: Aplicando Deep Learning

# Introdução

Nesta aula serão apresentadas algumas aplicações de *Deep Learning* usando modelos pré-treinados disponibilizados gentilmente por outros programadores no Github. O objetivo é mostrar o poder do *Deep Learning* em alguns contextos diferentes e também conhecer alguns destes modelos.

A <u>transferência de estilo</u> permite que você pegue suas fotos e as recrie à imagem de pinturas famosas. A rede aprende as técnicas subjacentes dessas pinturas e como aplicá-las corretamente sozinha. Esse modelo foi treinado nos modelos de estilos de pinturas famosas e então é capaz de transferir esse estilo para outras imagens e <u>até mesmo vídeos</u>.

O exemplo ao lado transfere o estilo da obra <u>A grande onda de Kanagawa</u> de <u>Hokusai</u> para a imagem de um gato.



Para testar a aplicação, você pode encontrar o código no <u>repositório do fast-style-transfer no GitHub</u>. Use então o <u>git</u> para clonar o repositório, ou então baixe tudo como um arquivo zipado e então extraia.

A rede foi treinada com alguns estilos diferentes (<u>aqui</u>) e salva nos <u>arquivos de checkpoint</u>. Os arquivos de checkpoint contêm todas as informações sobre a rede treinada para aplicar em imagens novas.

#### **Windows**

No Windows, será necessário instalar o TensorFlow 0.12.1, Python 3.5, Pillow 3.4.2, scipy 0.18.1 e o numpy 1.11.2. Depois de instalar o Anaconda, abra o seu prompt de comando. Uma vez lá, digite os seguintes comandos uma linha de cada vez:

```
conda create -n style-transfer python=3.5
activate style-transfer
pip install tensorflow
conda install scipy pillow
```

A primeira linha cria um ambiente novo que irá conter todos os pacotes necessários para rodar o código do transfer de estilo. A linha seguinte (activate style-transfer) entra no ambiente, agora o nome do ambiente deveria aparecer antes do prompt de comando, escrito no começo da linha. As linhas seguintes instalam as bibliotecas TensorFlow, Scipy e Pillow (uma biblioteca específica para processamento de imagem).

#### **OS X e Linux**

Para o OS X e Linux, será necessário instalar o TensorFlow 0.11.0, Python 2.7.9, Pillow 3.4.2, scipy 0.18.1 e o numpy 1.11.2. No terminal, entre os seguintes comandos uma linha por vez:

```
conda create -n style-transfer python=2.7.9
source activate style-transfer
pip install tensorflow
conda install scipy pillow
```

A primeira linha cria um novo ambiente que irá conter os pacotes necessários para o código do transfer de estilo. A linha seguinte (source activate style-transfer) entra no ambiente, agora o nome do ambiente deveria aparecer antes do prompt de comando, escrito no começo da linha. As linhas seguintes instalam as bibliotecas TensorFlow, Scipy e Pillow (uma biblioteca específica para processamento de imagem).

#### Transferindo estilos

- 1. Baixe o arquivo Zip do repositório <u>fast-style-transfer</u> e então extraia. É possível baixá-lo ao clicar no botão verde brilhante na direita.
- 2. Baixe o checkpoint da Princesa da Chuva disponível <u>aqui</u>. Coloque na pasta fast-style-transfer. Um arquivo checkpoint é um modelo que já tem os parâmetros ajustados. Ao usar esse arquivo checkpoint, não é necessário treinar o modelo e podemos então ir direto para sua aplicação.
- 3. Copie a imagem que você quer modificar para a pasta fast-style-transfer.
- 4. Entre no ambiente conda que você acabou de criar, caso tenha saído.
- 5. No terminal, navegue para a pasta fast-style-transfer e digite o seguinte comando

Os checkpoints foram treinados com as seguintes pinturas:

- Princesa da Chuva, de <u>Leonid Afremov</u>
- A Musa, de Pablo Picasso
- Udnie de Francis Picabia
- O grito, de <u>Edvard Munch</u>
- A grande onda de Kanagawa, de <u>Hokusai</u>
- O náufrago do Minotauro, de <u>J.M.W. Turner</u>

Material de apoio Rain Princess checkpoint, La Muse checkpoint, Udnie checkpoint, Scream checkpoint, Wave checkpoint, Wreck checkpoint

# Deep Trafic

Essa <u>rede</u> está tentando aprender uma estratégia de direção que faça o carro se mover o mais rápido possível usando <u>aprendizado por reforço</u>. A rede é premiada quando o carro escolhe ações que resultem em se mover mais depressa. É esse retorno que permite que a rede encontre a estratégia de ações que levem a uma velocidade otimizada.

Assista o vídeo da Cezane Camacho no Youtube: <a href="https://www.youtube.com/watch?time">https://www.youtube.com/watch?time</a> continue=12&v=az5ElmV4DhY

Para aprender mais sobre o ajuste de parâmetros e o treinamento da rede, leia o <u>resumo aqui</u>.

# Flappy Bird

Nesse exemplo, é mostrado um agente baseado em *Deep Learning* jogando Flappy Bird. O agente mostrado é capaz de jogar sem saber nenhuma informação sobre a estrutura do jogo ou suas regras. Ele automaticamente descobre as regras do jogo ao descobrir seu desempenho em cada interação.

Seguiremos <u>esse repositório</u> feito por Yenchen Lin.



# Flappy Bird

#### Instruções

- 1. Entre no prompt Anaconda
- 2. Crie um ambiente para o flappybird
  - Mac/Linux: conda create --name=flappybird python=2.7
  - Windows: conda create --name=flappybird python=3.5
- 3. Entre no ambiente
  - Mac/Linux: source activate flappybird
  - Windows: activate flappybird
- 4. conda install -c menpo opencv3
- 5. pip install pygame
- 6. pip install tensorflow
- 7. git clone https://github.com/yenchenlin/DeepLearningFlappyBird.git
- 8. cd DeepLearningFlappyBird
- 9. python deep\_q\_network.py

## Literaturas recomendadas

- Grokking Deep Learning, de Andrew Trask.
- <u>Neural Networks And Deep Learning</u>, de Michael Nielsen.
- The Deep Learning Textbook, de Ian Goodfellow, Yoshua Bengio e Aaron Courville.