

Processamento de Imagem

Advanced Institute for Artificial Intelligence – AI2

<https://advancedinstitute.ai>

Agenda

- ☐ Pré-Processamento
- ☐ Data Augmentation
- ☐ Reuso de topologias

Pré-processamento de imagem para entrada em uma rede neural:

- ☐ Ler os arquivos de imagem
- ☐ Decodificar conteúdo de imagem para Pixel RGB
- ☐ Converter para tensores de ponto flutuante
- ☐ Modificar a escala de 0 a 255 para 0 a 1

De modo geral os passos de pré-processamento são realizados utilizando

- ☐ Bibliotecas de processamento de imagem como OpenCV
- ☐ Todos os arquivos de entrada são pré-processados e uma grande matriz é armazenada em memória
- ☐ Processo inviável para datasets com um número considerável de arquivos

Rotina de pré-processamento de imagens do Keras

- ☐ permite realizar tais operações ao abrir os arquivos
- ☐ Abre apenas os arquivos que serão utilizados nos próximos batches
- ☐ Facilita utilizar diferentes amostras a cada treino (basta alterar o diretório com arquivos)

- ❑ Um recurso muito usado no pré-processamento de imagem é o data augmentation
- ❑ Tal recurso permite aumentar o dataset de imagens, apenas fazendo algumas alterações nas imagens atuais
- ❑ Tal operação aumenta a capacidade de aprendizagem da rede, e auxilia na estabilidade do modelo

Algumas opções para gerar novas imagens

- ☐ `rotation_range`: valor em graus para rotacionar as imagens aleatoriamente
- ☐ `width_shift` e `height_shift`: define um intervalo aleatório para aplicar operações de translação
- ☐ `shear_range`: aplica aleatoriamente transformações de cisalhamento
- ☐ `zoom_range`: aplica zoom em regiões aleatórias da imagem
- ☐ `fill_mode`: estratégia para preencher pixels novos que podem surgir após uma operação de rotação ou mudança de altura ou largura

Reuso de Redes Neurais Convolucionais

- ☐ Redes Convolucionais tem foco em identificar pontos comuns nas imagens e gerar matrizes muito similares para imagens da mesma categoria
- ☐ Tal capacidade de generalizar tais identificações podem ser reutilizadas em diversos problemas
- ☐ Para isso podemos utilizar uma topologia de rede neural conhecida, e apenas alterar parte da rede
- ☐ Uma desvantagem de reutilizar uma topologia conhecida é a necessidade de retreinar a rede completa

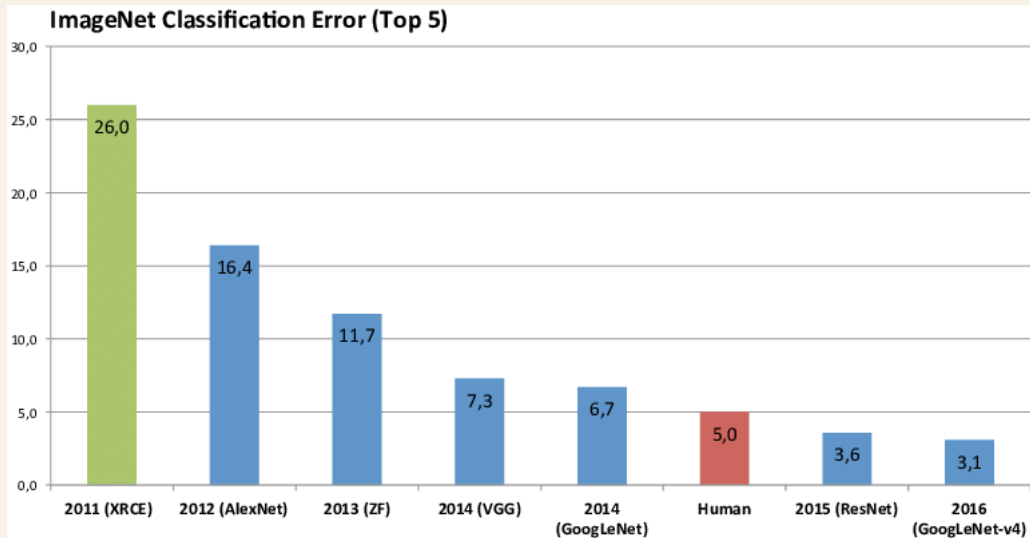
O Keras oferece recursos para treino de redes neurais que permite gerenciar diversos aspectos do processo de treinamento:

- ☐ Construir uma rede neural a partir dos pesos treinados de uma rede existente
 - Dessa forma, não é necessário re-escrever o código, da topologia conhecida
- ☐ Escolher camadas para não serem retreinadas
 - Esse processo otimiza o tempo de treinamento pois parte da rede permanece da forma original
- ☐ Incluir e retirar camadas ao modelo existente
 - Uma operação muito comum é alterar a última camada de uma rede convolucional de classificação
 - Dessa forma, o modelo utiliza toda a capacidade de uma rede conhecida, porém de forma especializada a um problema específico

Muitas redes Neurais tem sido desenvolvida com foco em resolver problemas gerais:

- ☐ Classificação da imagem
 - predizer as classes de objetos presentes em uma imagem
- ☐ Localização de objeto único
 - classificação de imagem + desenhe uma caixa delimitadora em torno de um exemplo de cada objeto presente
- ☐ Detecção de objetos
 - Classificação de imagem + desenhe uma caixa delimitadora em torno de cada objeto presente

- ❑ Uma grande motivação para o surgimento dessas redes neurais é o ImageNet Large Scale Visual Recognition Competition (ILSVRC)
- ❑ Diversas edições dessa competição foram realizadas com o intuito de avançar no desenvolvimento de redes neurais convolucionais que pudessem servir de base para resolver diversos problemas
- ❑ A seguir um gráfico com resultados de erros na classificação



Algumas Redes Convolucionais implementadas em Keras

- ☐ VGG
- ☐ Inception
- ☐ DenseNet
- ☐ ResNet
- ☐ mobilenet

Iniciando um modelo, marcando todas as camadas para não serem treinadas

```
vgg16 = VGG16(weights='imagenet', include_top=True)
```

```
for layer in vgg16.layers: layer.trainable = False
```

Utilizando slicing acessamos a penúltima camada (-2), e adicionamos uma nova camada como output da penúltima

```
x = Dense(1, activation='softmax', name='predictions')(vgg16.layers[-2].output)
```