Redes Neurais e Deep Learning

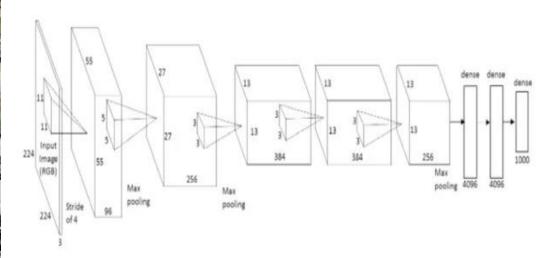
REDES NEURAIS PROFUNDAS INTRODUÇÃO

Zenilton K. G. Patrocínio Jr zenilton@pucminas.br



1,4 M imagens





1,4 M imagens



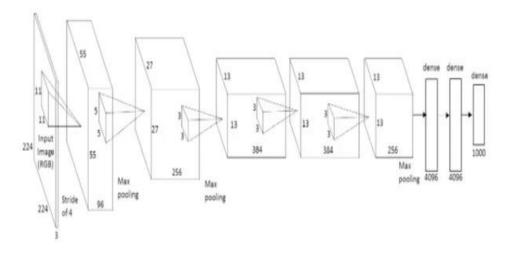
11 13 3 13 13 3 13 13 256 Max pooling 4096 4096 224 of 4 96 of

```
{0: 'tench, Tinca tinca',
     1: 'goldfish, Carassius auratus',
     2: 'great white shark, white shark, man-eater, man-eating
         'tiger shark, Galeocerdo cuvieri',
         'hammerhead, hammerhead shark',
         'electric ray, crampfish, numbfish, torpedo',
    7: 'cock',
     9: 'ostrich, Struthio camelus',
     10: 'brambling, Fringilla montifringilla',
     11: 'goldfinch, Carduelis carduelis',
     12: 'house finch, linnet, Carpodacus mexicanus',
          'junco, snowbird',
     14: 'indigo bunting, indigo finch, indigo bird, Passerina
          'robin, American robin, Turdus migratorius',
     16: 'bulbul',
     17: 'jay',
         'chickadee',
          'water ouzel, dipper',
          'bald eagle, American eagle, Haliaeetus leucocephalus'
25 24: 'great grey owl, great gray owl, Strix nebulosa',
```

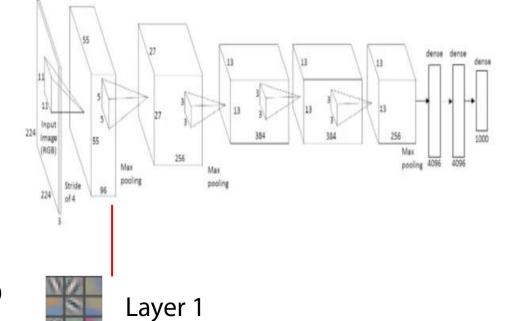
1.000 classes

1,4 M imagens

Após o treinamento...



Após o treinamento...



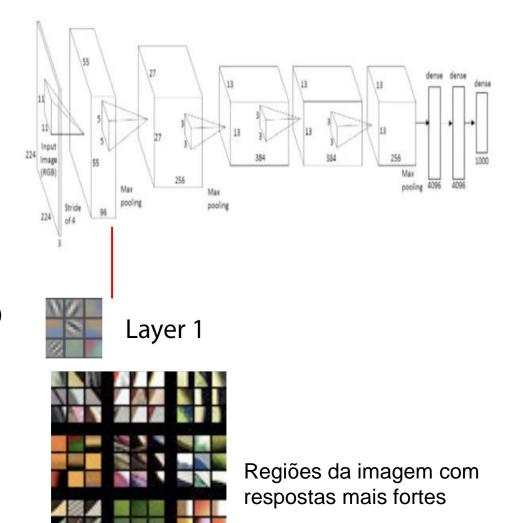
Resposta neural:

- cinza é zero (sem mudança)
- preto é negativo
- branco é positivo

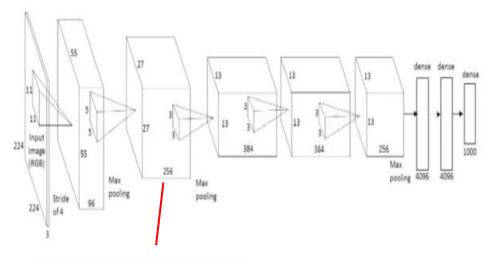
Após o treinamento...

Resposta neural:

- cinza é zero (sem mudança)
- preto é negativo
- branco é positivo



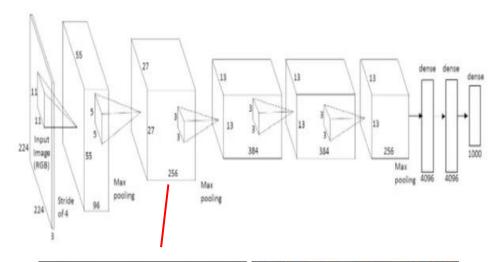
Zeiler & Fergus, "Visualizing and Understanding Convolutional Networks", 2013



Resposta neural:



Zeiler & Fergus, "Visualizing and Understanding Convolutional Networks", 2013

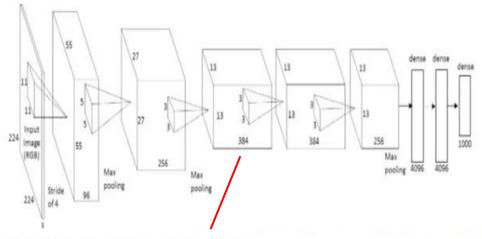


Resposta neural:

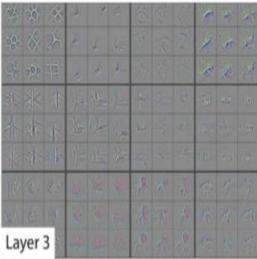


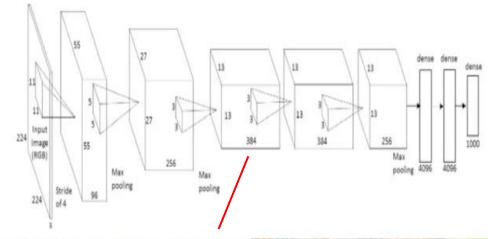
Regiões da imagem com respostas mais fortes

Zeiler & Fergus, "Visualizing and Understanding Convolutional Networks", 2013



Resposta neural:



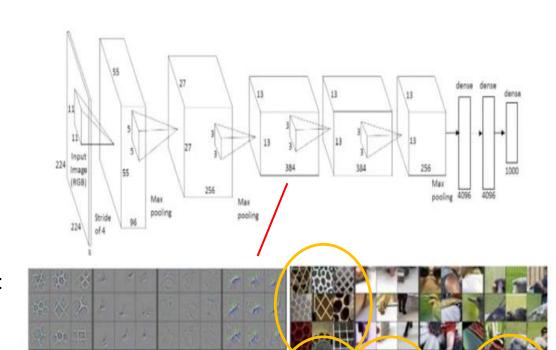


Resposta neural:



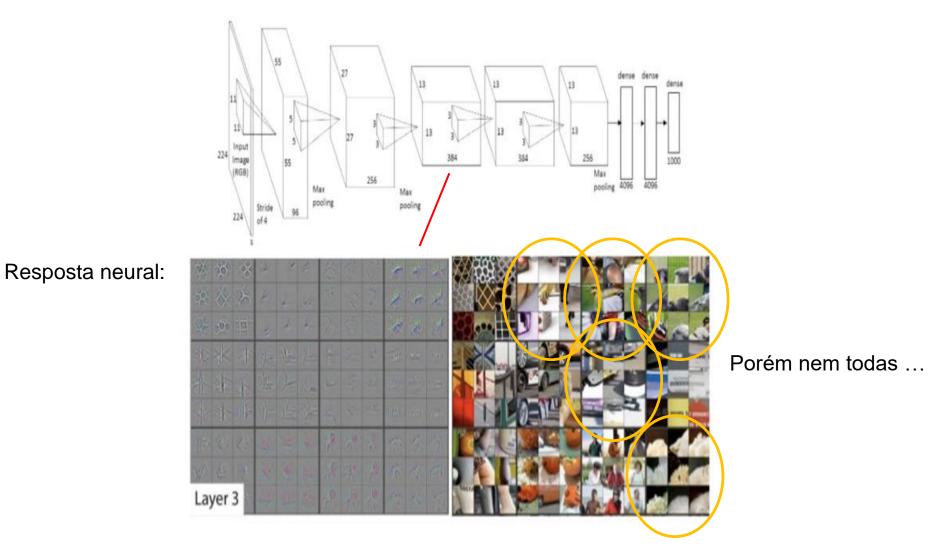
Regiões da imagem com respostas mais fortes

Layer 3

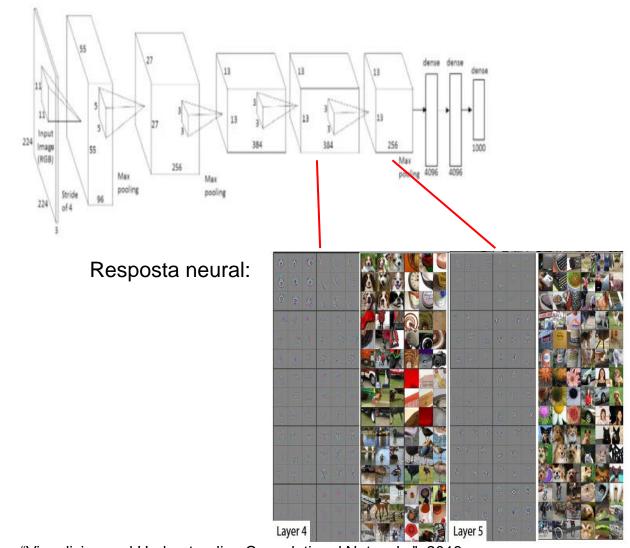


Resposta neural:

Regiões interpretáveis

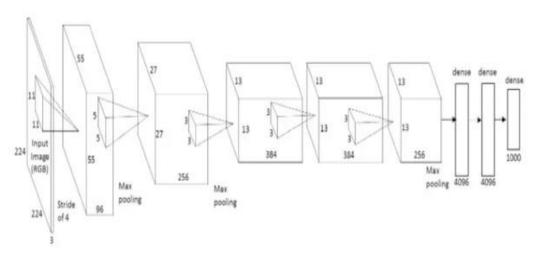


Zeiler & Fergus, "Visualizing and Understanding Convolutional Networks", 2013



Redes profundas aprendem a resolver problemas gerais, a fim de resolver problemas específicos





```
1 {0: 'tench, Tinca tinca',
2 1: 'goldfish, Carassius auratus',
3 2: 'great white shark, white shark, man-eater, man-eating and itiger shark, Galeocerdo cuvieri',
4 4: 'hammerhead, hammerhead shark',
5 5: 'electric ray, crampfish, numbfish, torpedo',
6 'stingray',
7 'cock',
8 'hen',
10 'strich, Struthio camelus',
11 'goldfinch, Carduelis carduelis',
12 'house finch, linnet, Carpodacus mexicanus',
13 'junco, snowbird',
14 'indigo bunting, indigo finch, indigo bird, Passerina its 'robin, American robin, Turdus migratorius',
16 'bulbul',
17 'jay',
18 'magpie',
19 'chickadee',
20 'water ouzel, dipper',
21: 'kite',
22: 'bald eagle, American eagle, Haliaeetus leucocephalus'
23: 'vulture',
24: 'great grey owl, great gray owl, Strix nebulosa',
```

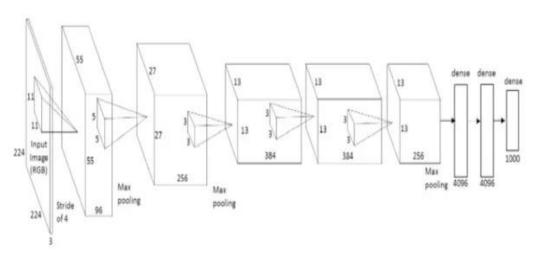
1.000 classes

1,4 M imagens

Redes profundas aprendem a resolver problemas gerais, a fim de resolver problemas específicos

Representações são aprendidas apenas a partir de imagens de entrada e rótulos de saída





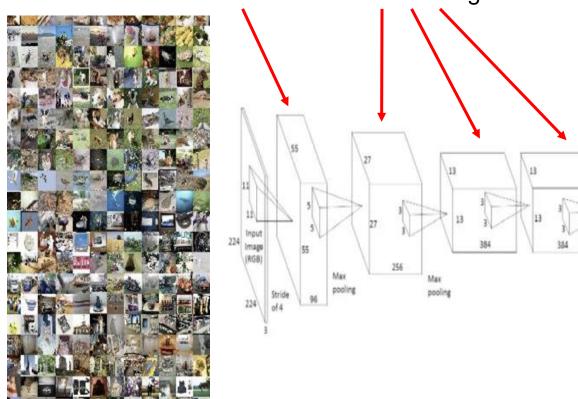
1.000 classes

1,4 M imagens

Redes profundas aprendem a resolver problemas gerais, a fim de resolver problemas específicos

Representações são aprendidas apenas a partir de imagens de entrada e rótulos de saída

Pesos iniciais e intermediários geralmente são independentes de tarefas



```
1 {0: 'tench, Tinca tinca',
1: 'goldfish, Carassius auratus',
2: 'great white shark, white shark, man-eater, man-eating
3: 'tiger shark, Galeocerdo cuvieri',
4: 'hammerhead, hammerhead shark',
5: 'electric ray, crampfish, numbfish, torpedo',
6: 'stingray',
7: 'cock',
8: 'hen',
9: 'ostrich, Struthio camelus',
10: 'brambling, Fringilla montifringilla',
11: 'goldfinch, Carduelis carduelis',
12: 'house finch, linnet, Carpodacus mexicanus',
13: 'junco, snowbird',
14: 'indigo bunting, indigo finch, indigo bird, Passerina
16: 'b'ubbul',
17: 'jay',
18: 'magpie',
19: 'chickadee',
20: 'water ouzel, dipper',
21: 'kite',
22: 'bald eagle, American eagle, Haliaeetus leucocephalus'
23: 'vulture',
24: 'great grey owl, great gray owl, Strix nebulosa',
```

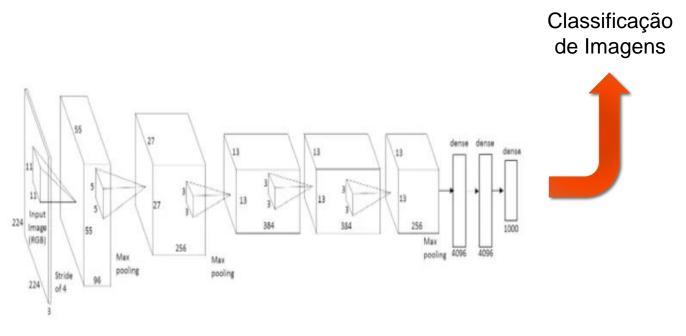
1,4 M imagens

1.000 classes

CONSEQUÊNCIA: Pode-se reutilizar e/ou ajustar modelos treinados para tarefas diferentes com muito menos dados

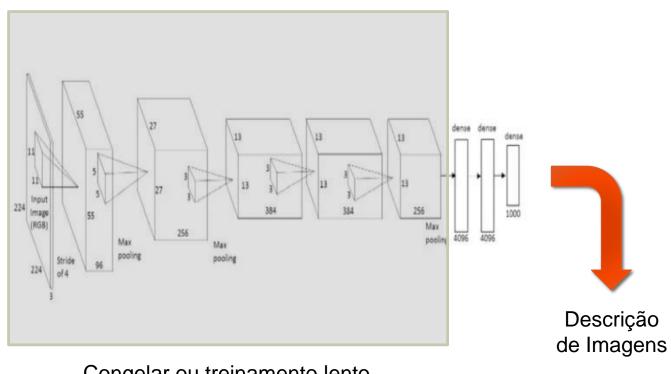
CONSEQUÊNCIA: Pode-se reutilizar e/ou ajustar modelos treinados para tarefas diferentes com muito menos dados





CONSEQUÊNCIA: Pode-se reutilizar e/ou ajustar modelos treinados para tarefas diferentes com muito menos dados

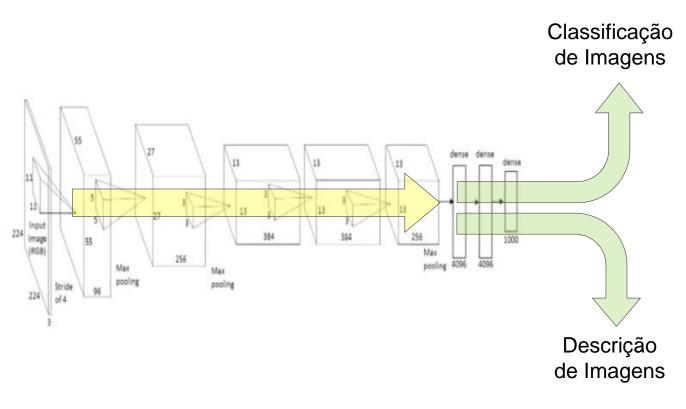




Congelar ou treinamento lento

Aprendizagem multitarefa: Compartilhar os pesos entre tarefas geralmente melhora o desempenho de ambas





 As representações das camadas internas são aprendidas a partir do treinamento de tarefas feito apenas a partir das entradas e saídas ou ponta a ponta ("end-to-end training")

- As representações das camadas internas são aprendidas a partir do treinamento de tarefas feito apenas a partir das entradas e saídas ou ponta a ponta ("end-to-end training")
- A profundidade e a complexidade parecem ser limitadas apenas pela quantidade de dados necessários para se treinar sem "overfitting". Modelos mais complexos → melhor acurácia

- As representações das camadas internas são aprendidas a partir do treinamento de tarefas feito apenas a partir das entradas e saídas ou ponta a ponta ("end-to-end training")
- A profundidade e a complexidade parecem ser limitadas apenas pela quantidade de dados necessários para se treinar sem "overfitting". Modelos mais complexos → melhor acurácia
- As representações de camadas internas iniciais são independentes de tarefas → facilidade em reutilizar modelos em diferentes aplicações sem a necessidade de grandes conjuntos de dados para treinamento

- As representações das camadas internas são aprendidas a partir do treinamento de tarefas feito apenas a partir das entradas e saídas ou ponta a ponta ("end-to-end training")
- A profundidade e a complexidade parecem ser limitadas apenas pela quantidade de dados necessários para se treinar sem "overfitting". Modelos mais complexos → melhor acurácia
- As representações de camadas internas iniciais são independentes de tarefas → facilidade em reutilizar modelos em diferentes aplicações sem a necessidade de grandes conjuntos de dados para treinamento
- Os blocos de construção (p.ex., tipos de camadas) pode ser padronizados entre diferentes ferramentas/bibliotecas e domínios de aplicação (imagem, fala, texto, robótica)... permitindo a transferência de abordagens, estratégias e "truques"