







REDES NEURAIS PYTORCH

Camila Laranjeira da Silva





MILA LARANJEIRA

CRIADORA DO PEIXE BABEL

DOUTORANDA EM COMPUTAÇÃO

INSTRUTORA NA ALURA CURSOS ONLINE





FRAMEWORK DE MACHINE LEARNING

BASEADO NO TORCH, DESENVOLVIDO PELO FACEBOOK'S AI RESEARCH LAB.

GRATUITO E OPEN SOURCE

DOCUMENTAÇÃO: https://pytorch.org/docs/stable/index.html

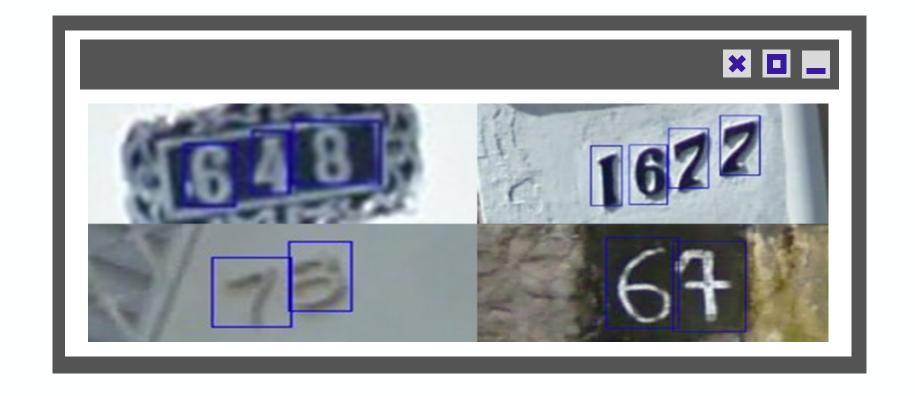
CÓDIGO FONTE: https://github.com/pytorch/pytorch

COMUNIDADE ATIVA

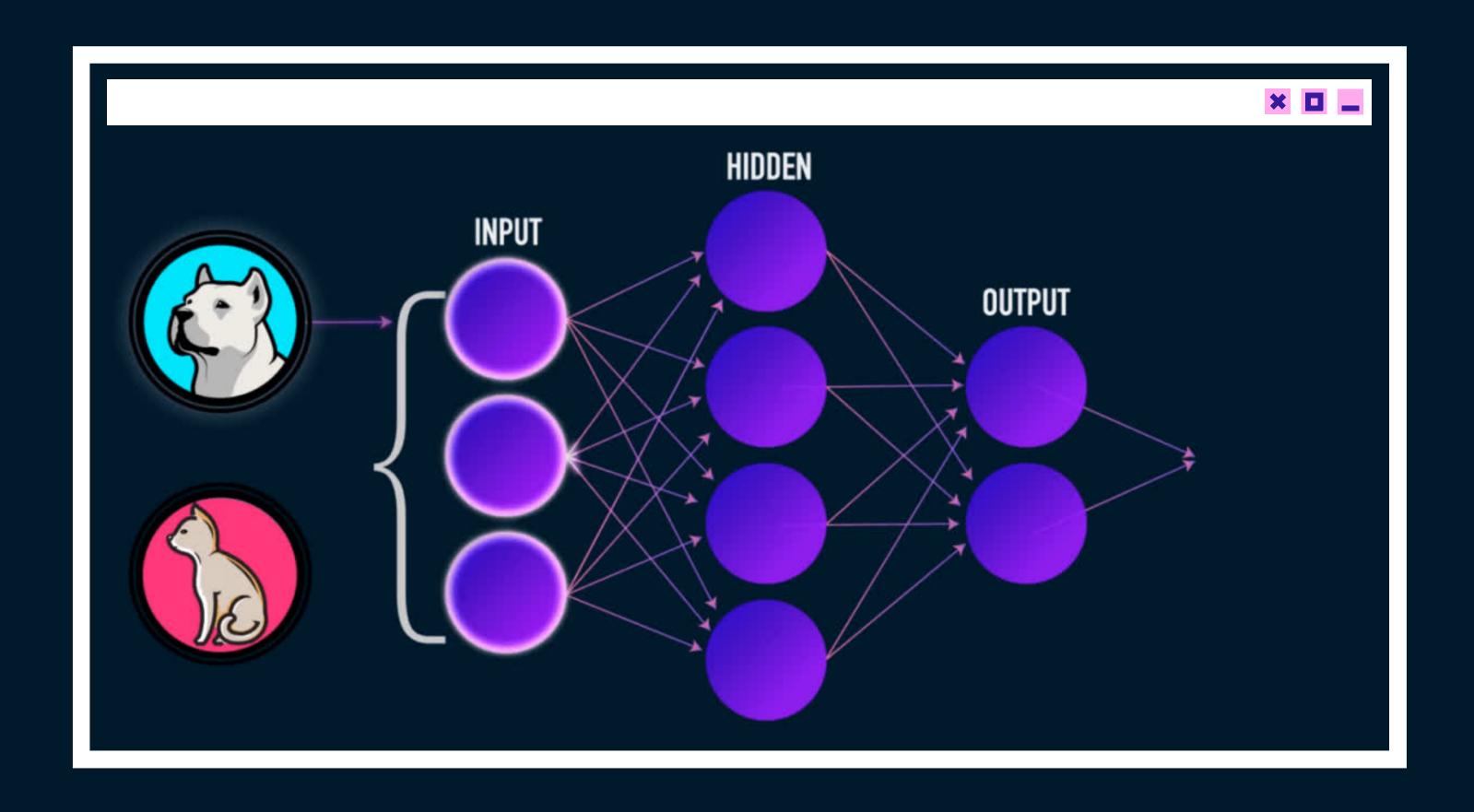
STACK OVERFLOW BEM RECHEADO ;)

O QUE VAMOS FAZER HOJE?

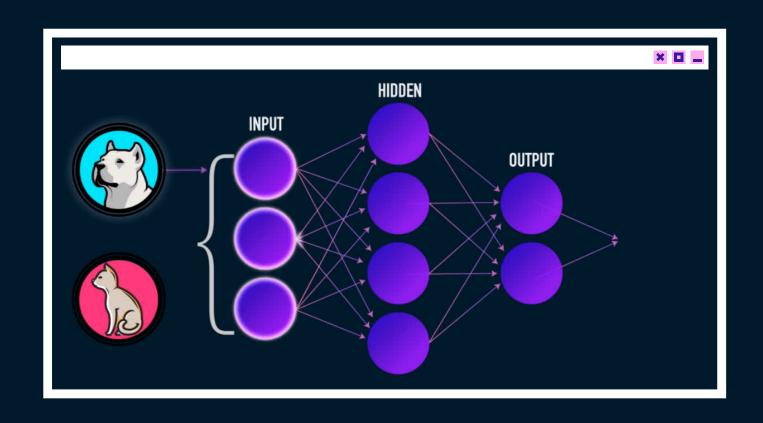
- **ラチャッツッククのク**
- MNIST: DÍGITOS ESCRITOS A MÃO
- 10 CLASSES: 0-9
- VERSÃO SIMPLIFICADA DE UMA
 APLICAÇÃO REAL



REDES NEURAIS



REDES NEURAIS



- 1.0 QUE É UM TENSOR?
- 2. CRIANDO UMA REDE NEURAL NO PYTORCH
- 3. TREINANDO UMA REDE NEURAL NO PYTORCH

REDES NEURAIS

× 🗆 _

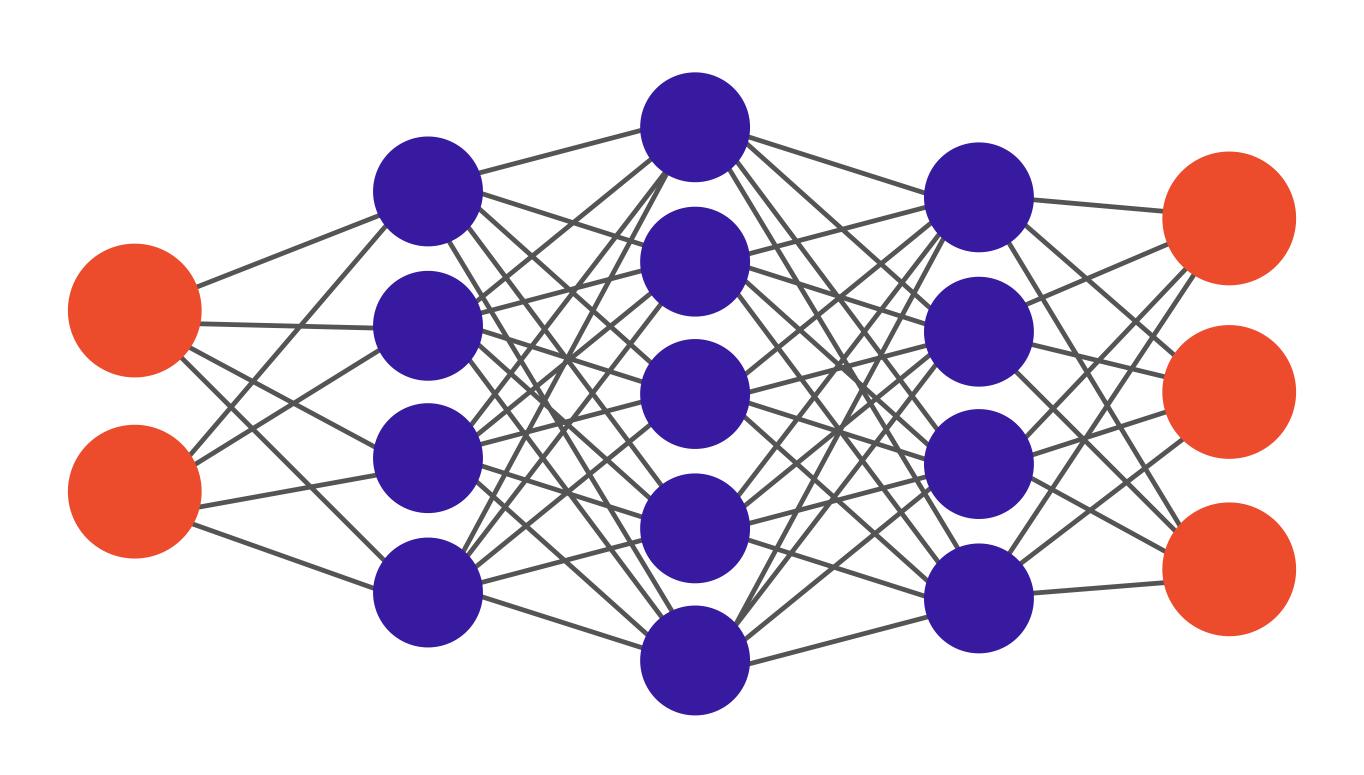
https://github.com/peixebabel/RedesNeuraisPyBR

- 1.0 QUE É UM TENSOR?
- 2. CRIANDO UMA REDE NEURAL NO PYTORCH
- 3. TREINANDO UMA REDE NEURAL NO PYTORCH

O QUE É UM TENSOR?

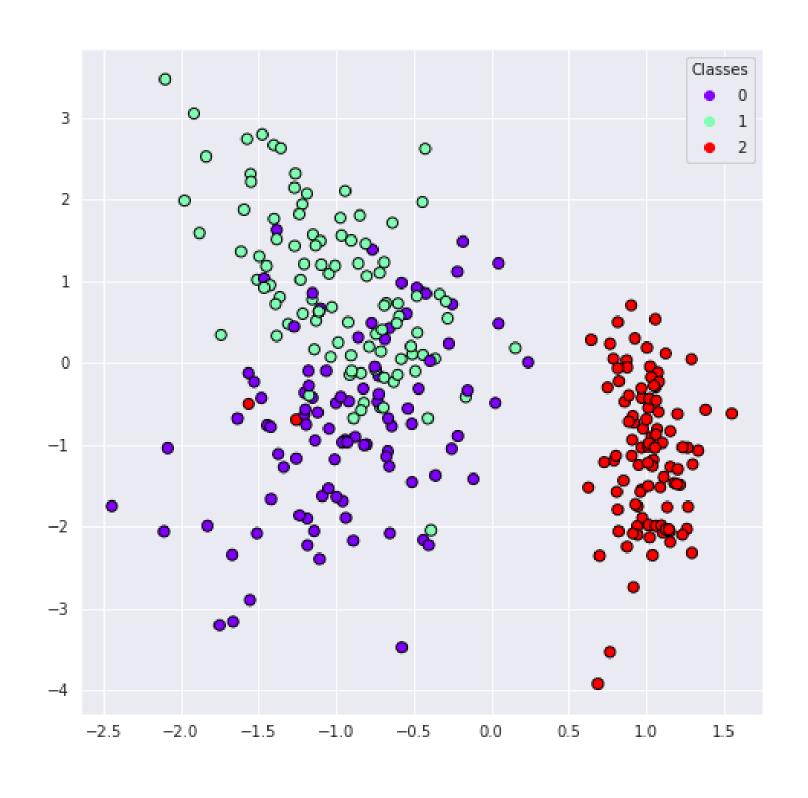


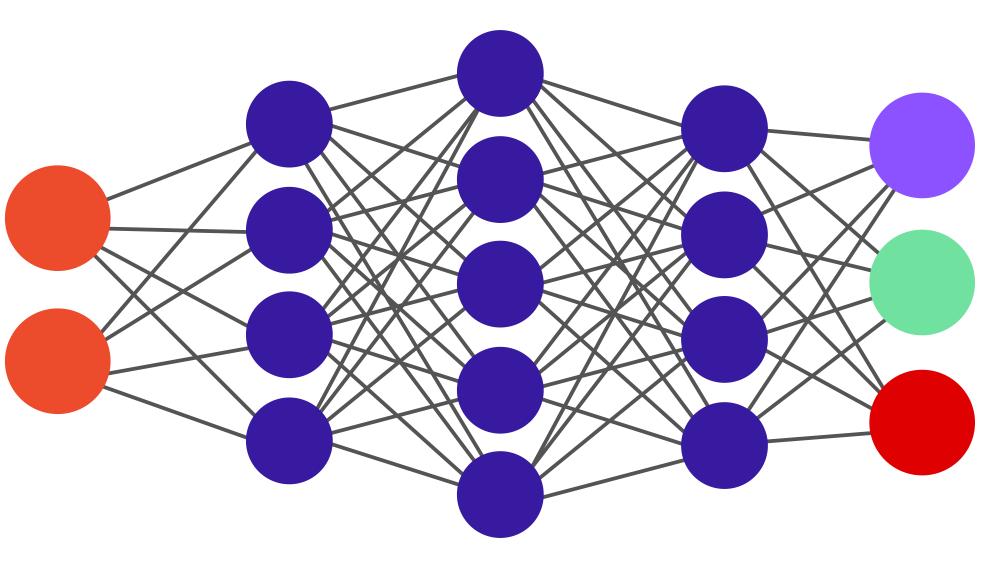
ARQUITETURA DA REDE NEURAL



ARQUITETURA DA REDE NEURAL

ENTRADA COM 2 DIMENSÕES. SAÍDA COM 3 CLASSES.

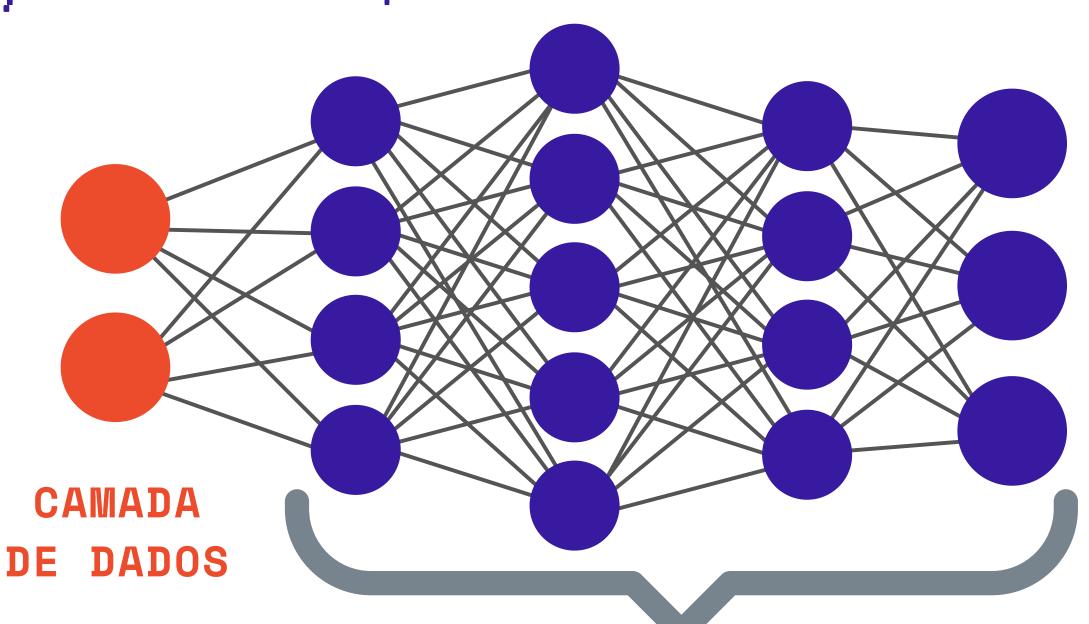




nn.Linear(in_size, out_size)

PACOTE torch.nn

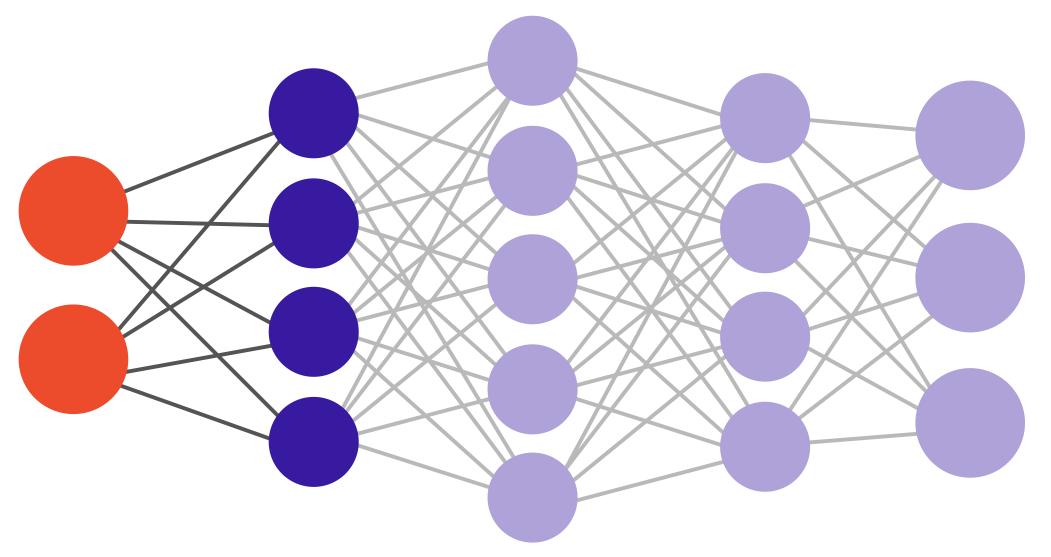
• Neural Networks



CAMADAS DE NEURÔNIOS

nn.Linear(in_size, out_size)

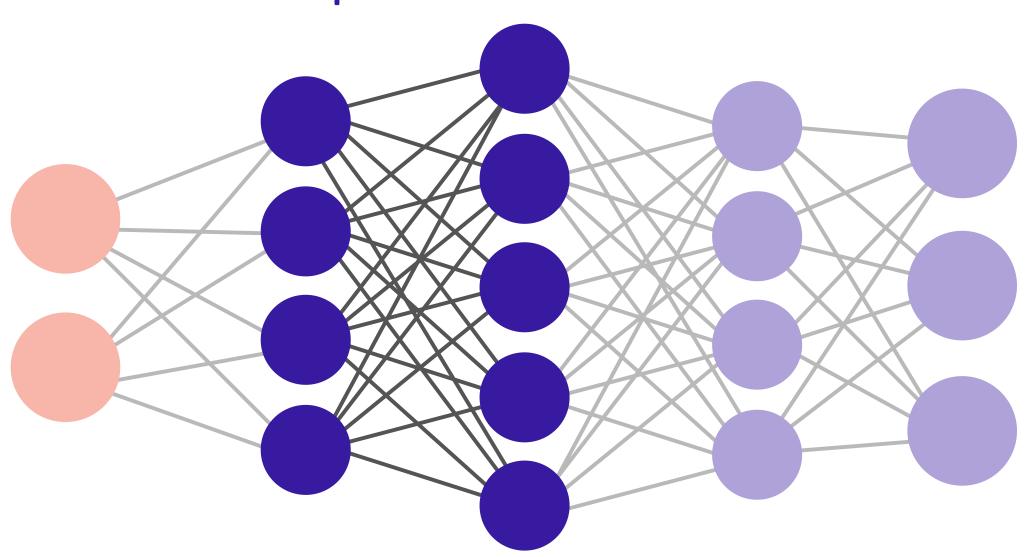
nn.Linear(2, 4)



nn.Linear(in_size, out_size)

nn.Linear(2, 4)

nn.Linear(4, 5)



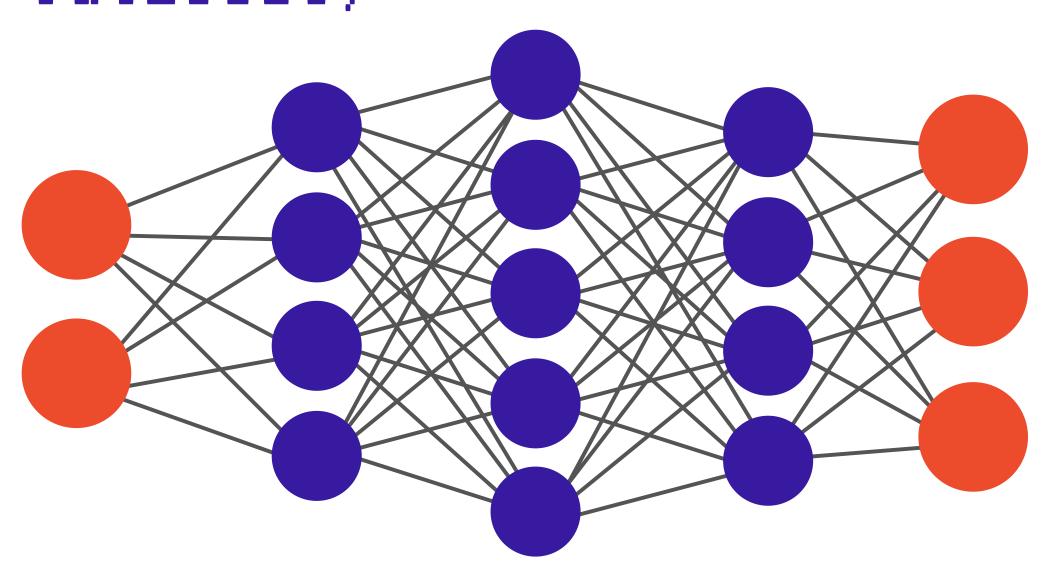
nn.Linear(in_size, out_size)

nn.Linear(2, 4)

nn.Linear(4, 5)

nn.Linear(5, 4)

nn.Linear(4, 3)



```
nn.Linear(2, 4)
```

nn.Linear(4, 5)

nn.Linear(5, 4)

nn.Linear(4, 3)



CAMADAS ESCONDIDAS

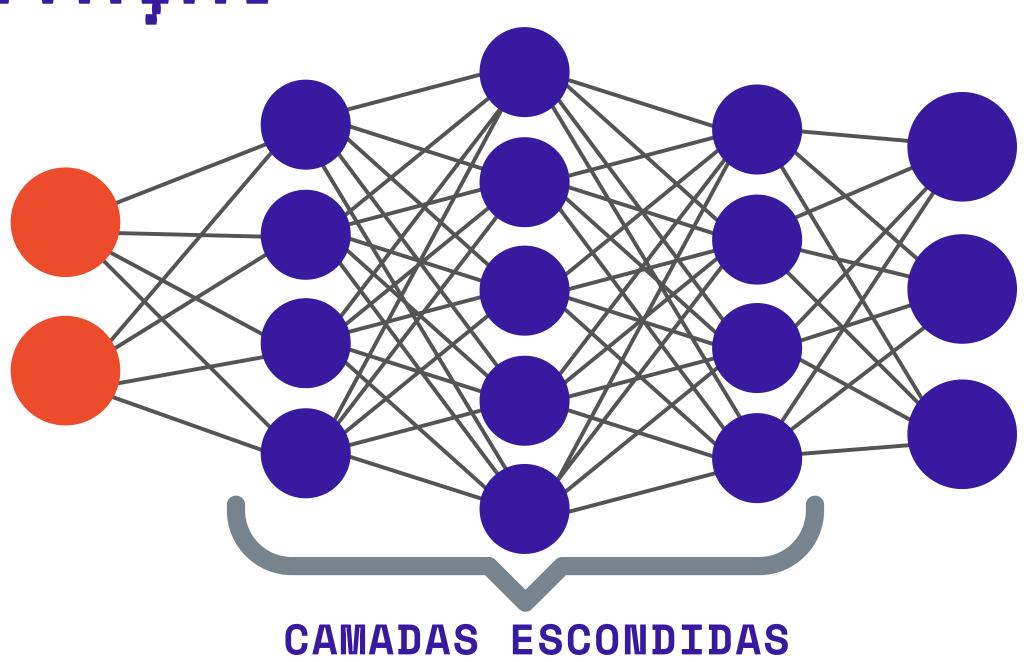
PRIMEIRA E ÚLTIMA DIMENSÕES SÃO RELATIVAS AO PROBLEMA. AS INTERMEDIÁRIAS SÃO ESCOLHA DE QUEM PROJETA.

Camadas escondidas

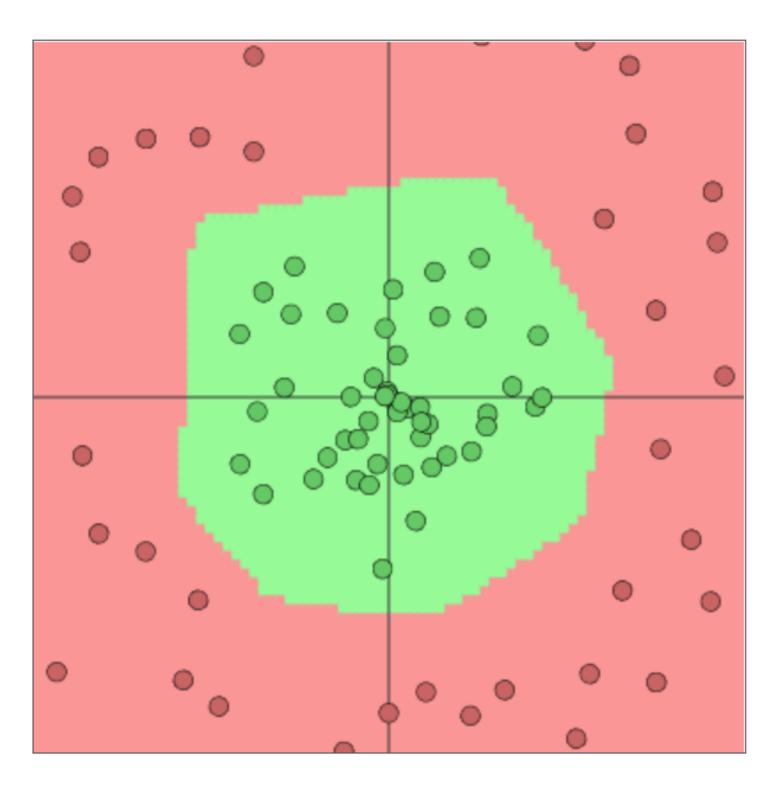
devem ser seguidas por uma camada de ativação.

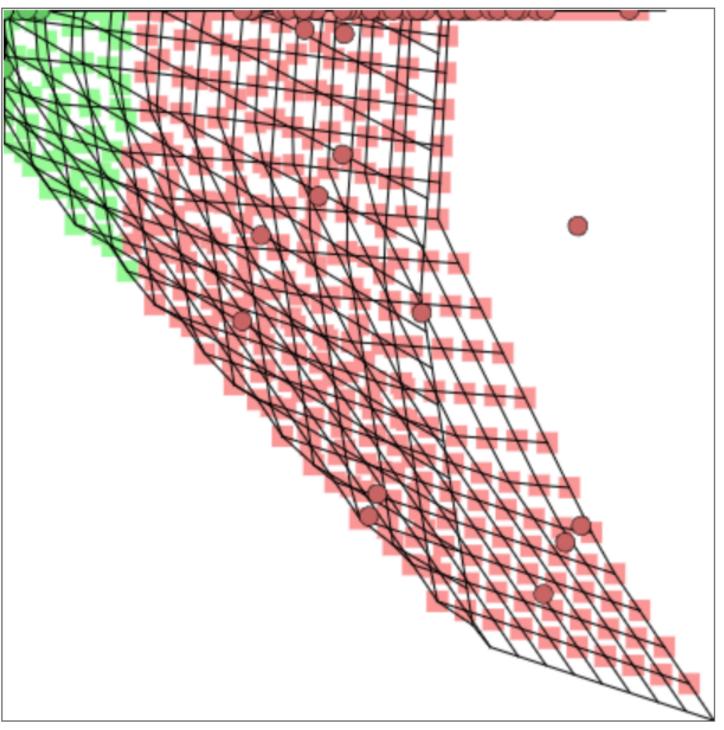
Em geral:

- nn.ReLU()
- nn.Sigmoid()
- nn.Tanh()



https://cs.stanford.edu/people/karpathy/convnetjs/demo/classify2d.html





nn.Linear(2, 4)

nn.ReLU()

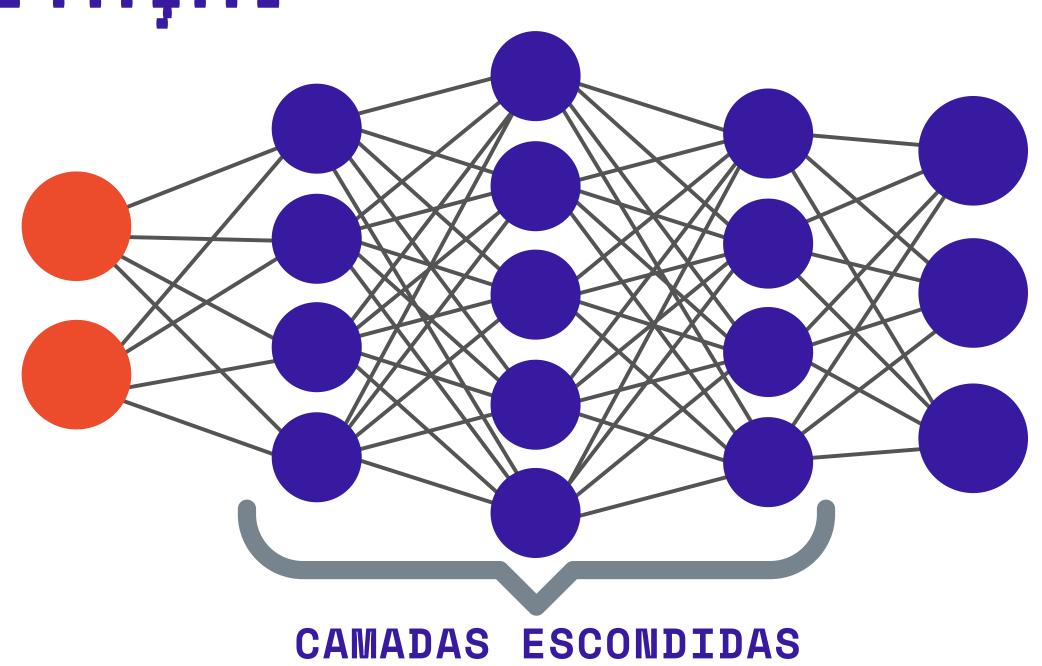
nn.Linear(4, 5)

nn.ReLU()

nn.Linear(5, 4)

nn.ReLU()

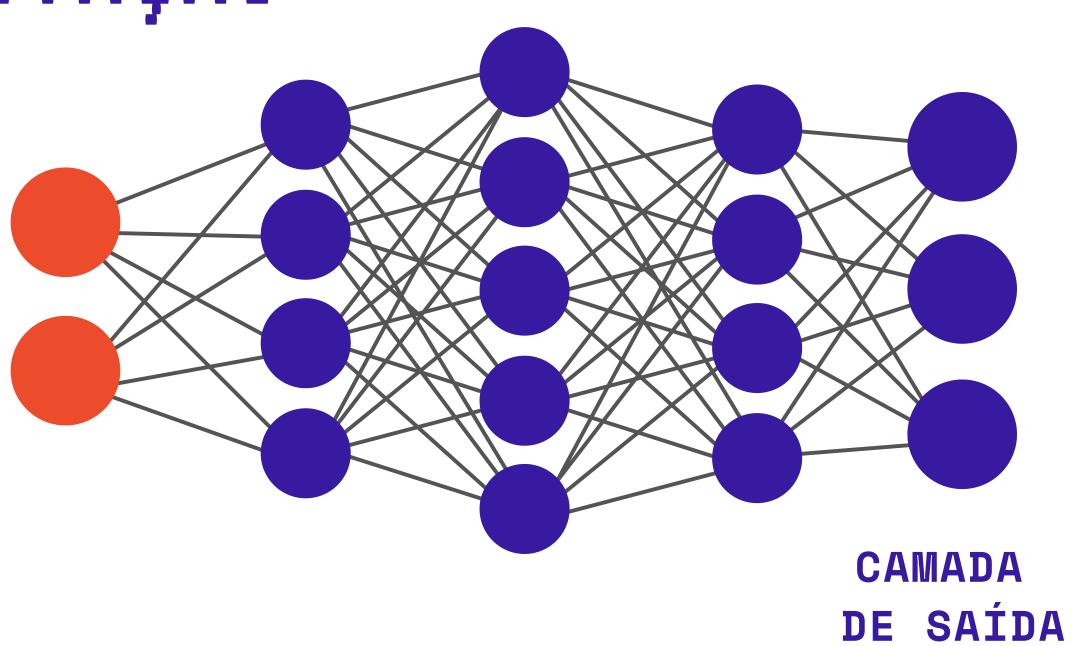
nn.Linear(4, 3)



Camada de saída pode ou não ser ativada. A ativação escolhida depende do problema.

Em geral:

- nn.Softmax()
- nn.Sigmoid()
- nn.Tanh()

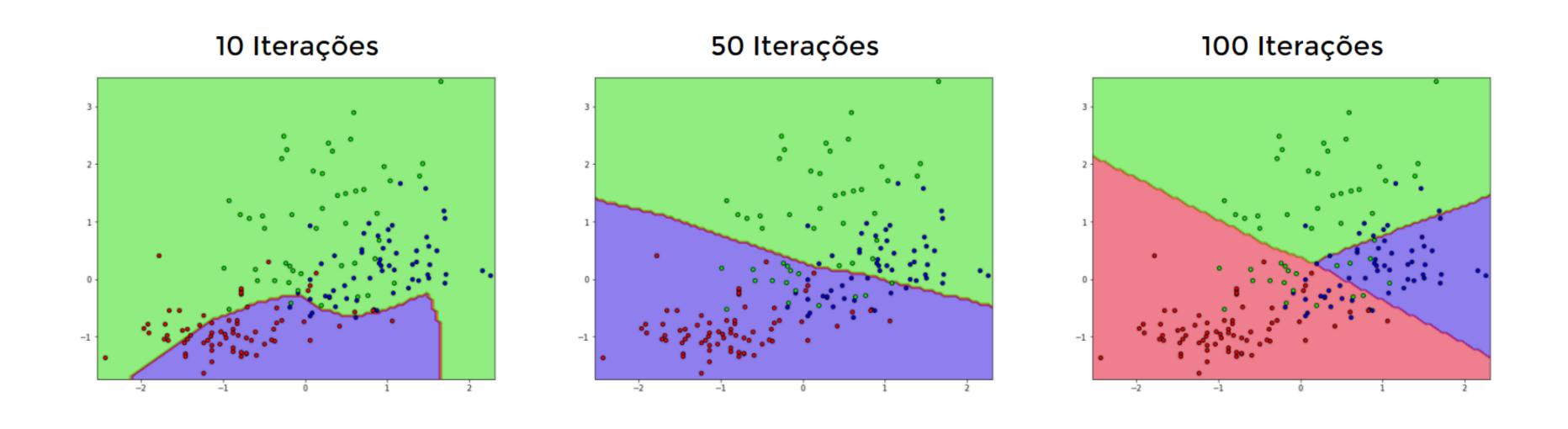




PRÁTICA: PARTE 1



O TREINAMENTO É UM PROCESSO ITERATIVO



O TREINAMENTO É UM PROCESSO ITERATIVO

Iteração

Batch

Época



O TREINAMENTO É UM PROCESSO ITERATIVO

A CADA ITERAÇÃO, A REDE PODE PROCESSAR

- TODOS OS DADOS 🚤
- ALGUNS DADOS
- UM ÚNICO DADO

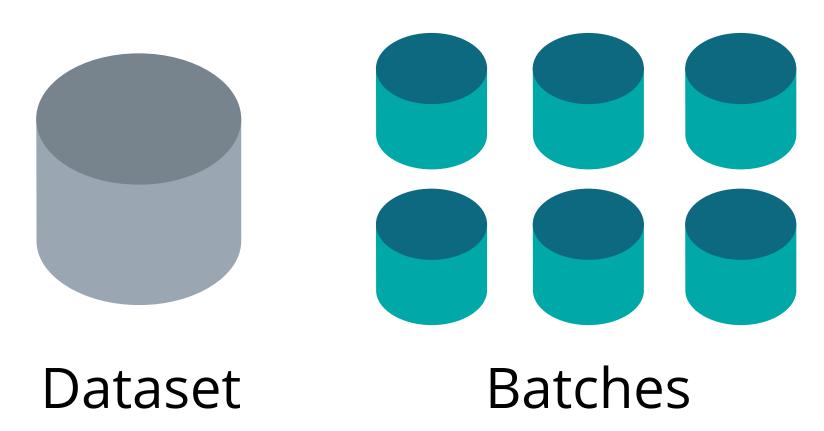


A CADA ITERAÇÃO, A REDE PODE PROCESSAR

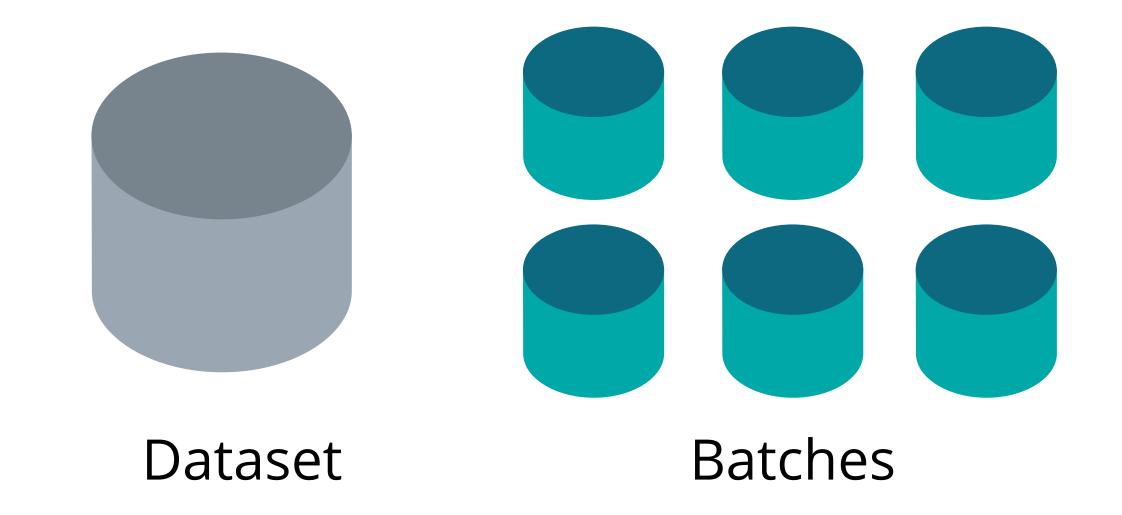
- TODOS OS DADOS
- ALGUNS DADOS
- UM ÚNICO DADO

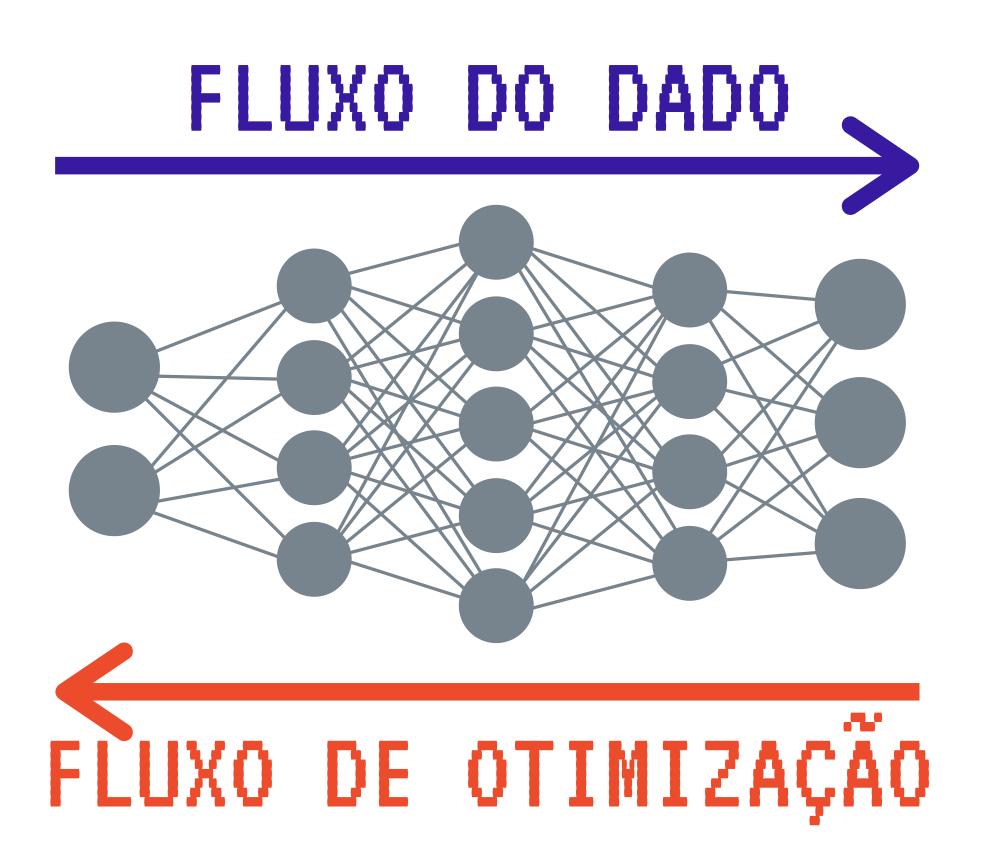
A QUANTIDADE DE DADOS QUE A REDE VAI PROCESSAR EM UMA ÚNICA

ITERAÇÃO É O BATCH!



O CONJUNTO DE TREINO PODE SER DIVIDIDOS EM BATCHES DE MESMO TAMANHO. É COMPLETADA 1 ÉPOCA QUANDO A REDE PROCESSOU TODOS OS BATCHES (VIU TODOS OS DADOS).





FORWARD

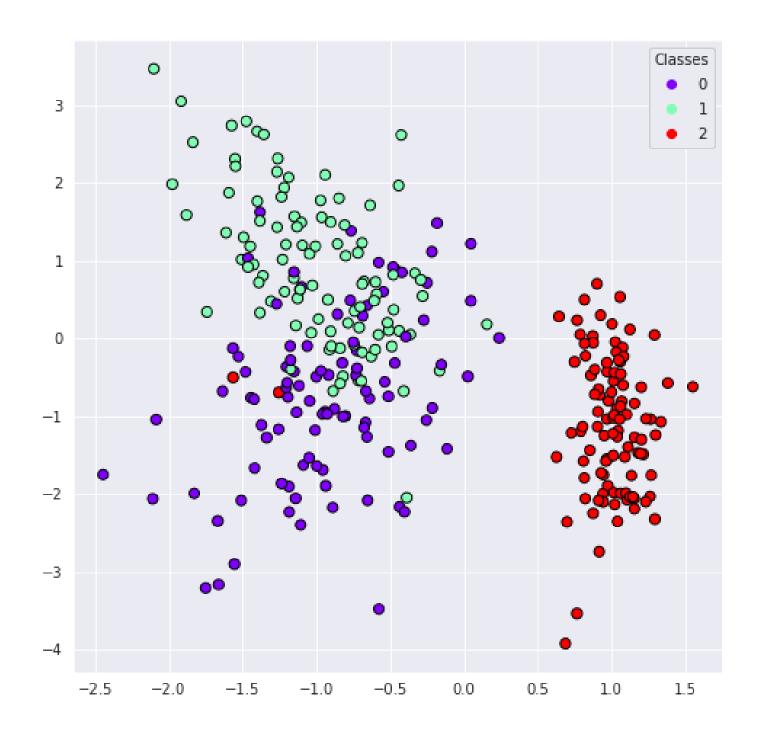
```
# Passar os dados na rede

pred = net(X)

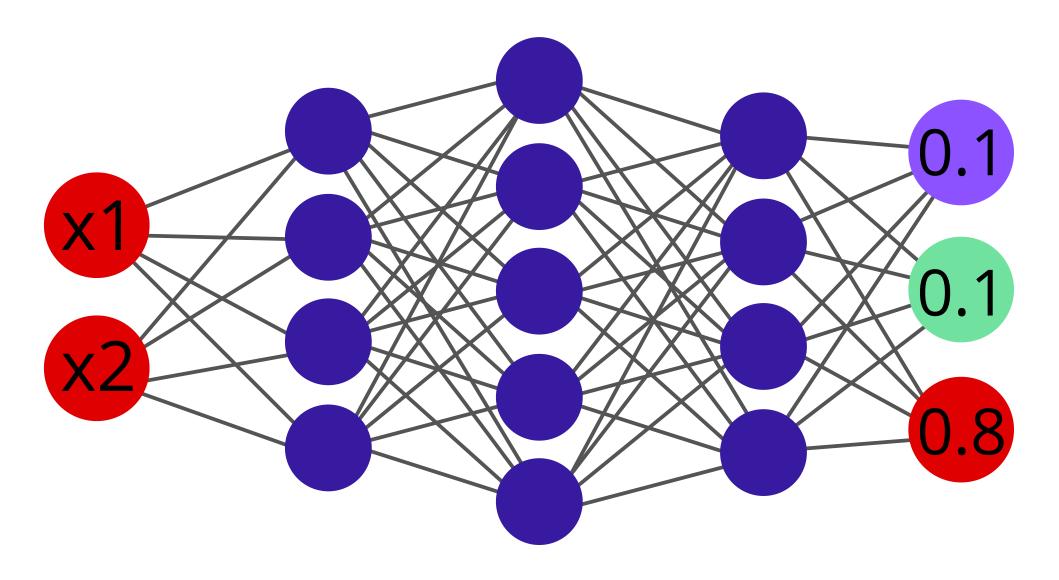
# Calcular a qualidade da predição

????
```

classes 0, 1, 2



```
pred = tensor([0.1, 0.1, 0.8])
rotulo = tensor(2)
```



```
pred = tensor([0.1, 0.1, 0.8])
rotulo = tensor(2)
```

• Funções de perda

 Critério de qualidade para avaliar a predição em relação ao rótulo.

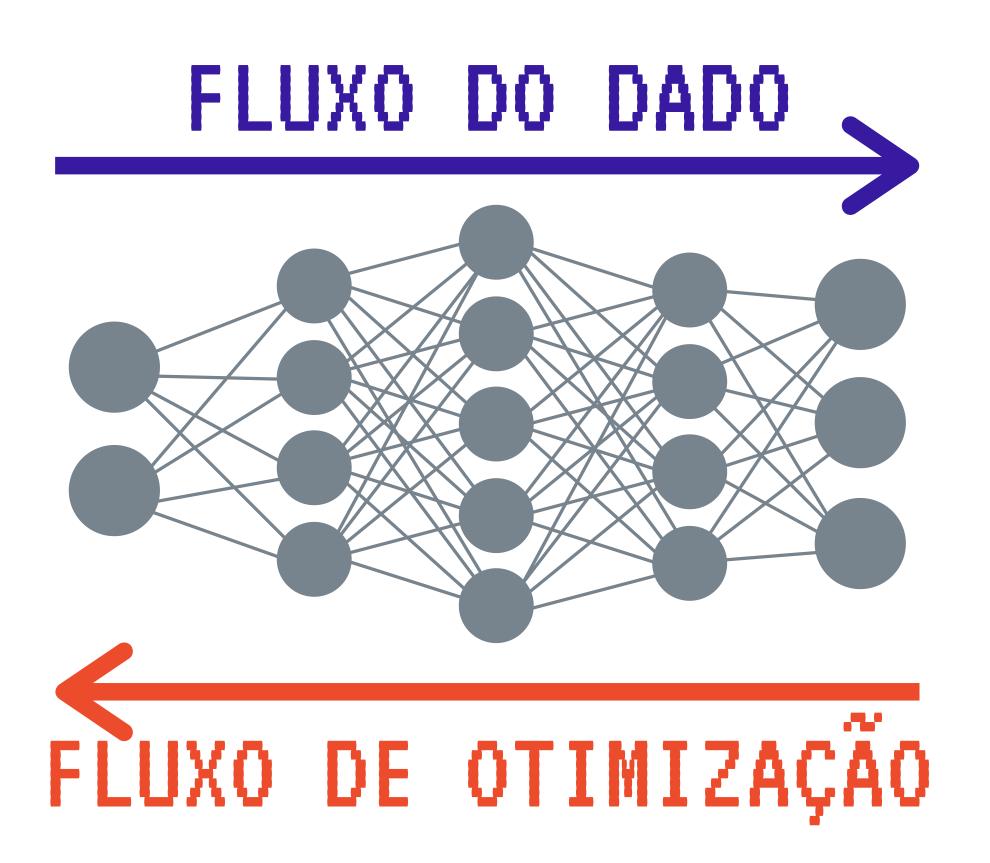
```
pred = tensor([0.1, 0.1, 0.8])
rotulo = tensor(2)
```

• Funções de perda

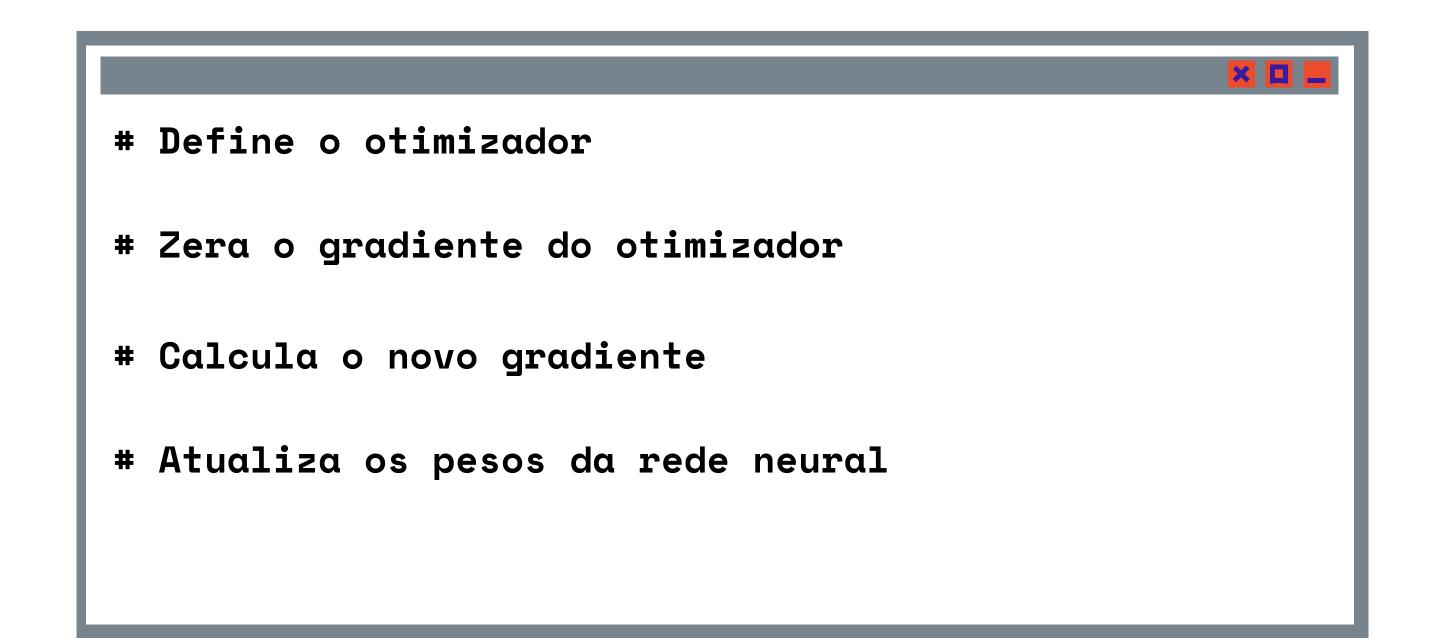
- Distância Absoluta nn.L1Loss()pred rotulo |
- Distância Quadrática nn.MSELoss()
 | pred rotulo |^2
- Entropia Cruzadann.CrossEntropyLoss()

FORWARD

```
# Define o critério de qualidade
criterio = nn.CrossEntropyLoss()
# Passar os dados na rede
pred = net(X)
# Calcular a qualidade da predição
loss = criterio(pred, rotulo)
```



FLUXO DE OTIMIZAÇÃO



O TAL DO GRADIENTE...

- A função de custo calcula a qualidade da prediçã de seu modelo.
 - o loss = criterio(pred, rotulo)

- A derivação automática que vimos mais cedo calcula a direção e magnitude da atualização dos pesos da rede.
 - o loss.backward()

- Os pesos vão aumentar + ou diminuir ?
- Quão grande foi o erro?

FLUXO DE OTIMIZAÇÃO

```
# Define o otimizador
optimizer = ????
# Zera o gradiente do otimizador
optimizer.zero_grad()
# Calcula o novo gradiente
loss.backward()
# Atualiza os pesos da rede neural
optimizer.step()
```

• Otimizadores

O PyTorch possui uma extensa biblioteca de otimizadores

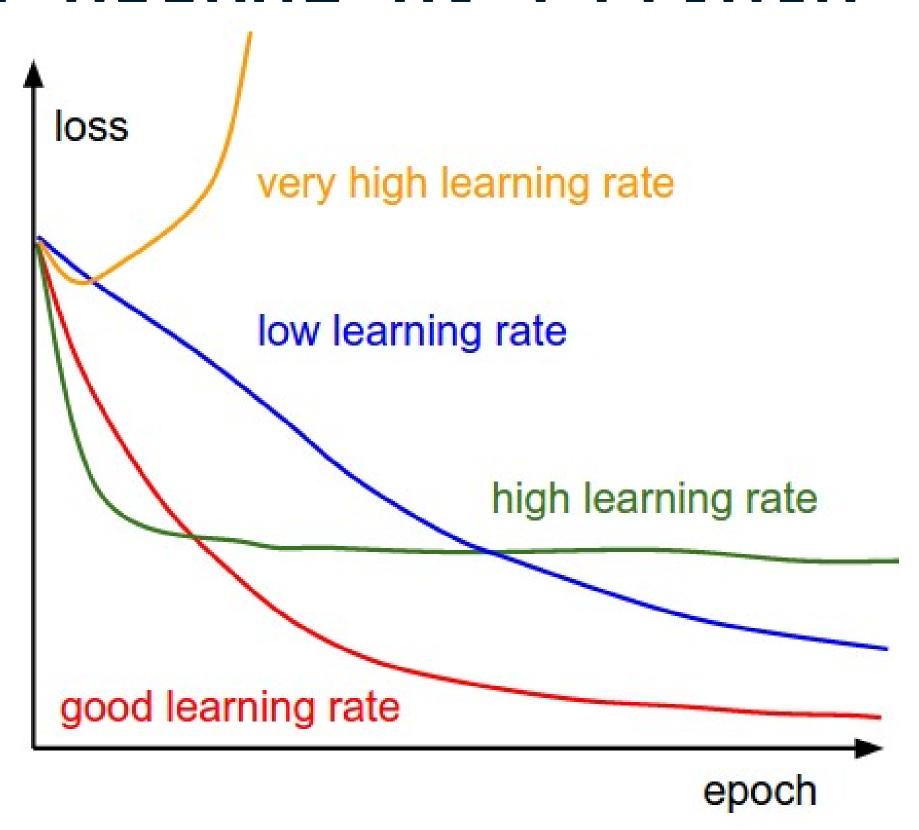
torch.optim

- Otimizadores
 - O PyTorch possui uma extensa biblioteca de otimizadores torch.optim

• SGD: o clássico optimizer = torch.optim.SGD(net.parameters(), lr=0.001)

• lr: learning rate / taxa de aprendizado

• 1r: learning rate, taxa de aprendizado

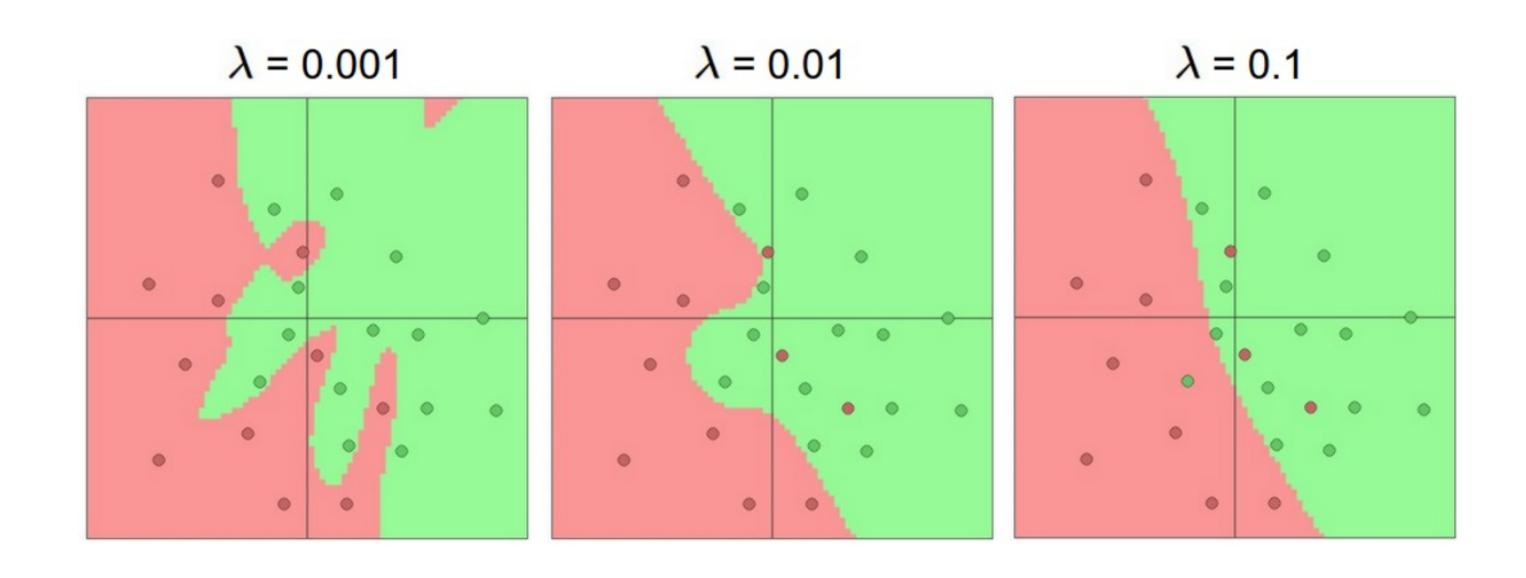


• Adam: um dos melhores

```
optimizer = torch.optim.Adam(net.parameters(),
lr=0.001, weight_decay=0.0005)
```

• weight_decay: regularização

• weight_decay: regularização



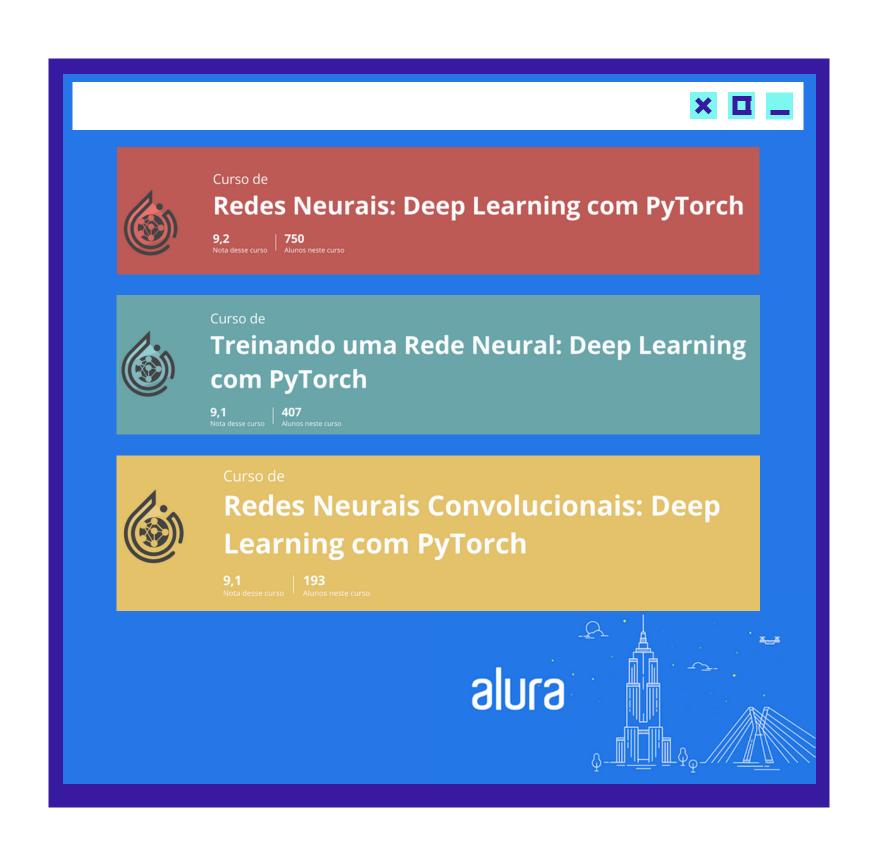
FLUXO DE OTIMIZAÇÃO

```
# Define o otimizador
optimizer = torch.optim.Adam(net.parameters(),
lr=0.001, weight_decay=0.0005)
# Zera o gradiente do otimizador
optimizer.zero_grad()
# Calcula o novo gradiente
loss.backward()
# Atualiza os pesos da rede neural
optimizer.step()
```

- Antes de tudo
 - O Define o critério
 - Define o otimizador
- Forward (Fluxo do dado)
 - O Alimentar os dados para a rede
 pred = net(dado)
 - Calcular a função de custo
 loss = criterio(pred, rotulo)
- Backpropagation (Otimização)
 - O Zerar o gradiente do otimizador optimizer.zero_grad()
 - Calcular o novo gradiente
 loss.backward()
 - O Atualizar os pesos
 optimizer.step()

PRÁTICA: PARTE 2







OBRIGADA!

https://www.alura.com.br/promocao/peixebabel

