# Sistemas de Visão e Percepção Industrial

6-Complementos sobre Percepção e Representação

Introdução ao Deep Learning

#### Sumário

Conceitos de Aprendizagem Profunda

2 Redes Neuronais Convolucionais

# Conceitos de Aprendizagem Profunda

# Aprendizagem Profunda (Deep Learning)

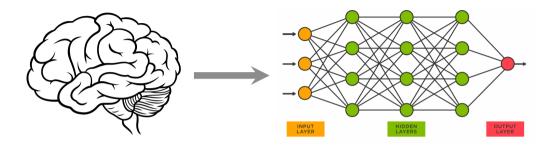
- A aprendizagem de máquinas (Machine Learning) é composta por técnicas e algoritmos que permitem que os computadores aprendam a partir de dados sem serem especificamente programados.
- A aprendizagem profunda (Deep Learning) é um subcampo do Machine Learning que usa redes neuronais de várias camadas que permitem aprender representações complexas a partir de dados.
  - Isso é útil em problemas em que o modelo do sistema não é conhecido ou de difícil definição.

# **Artificial Intelligence** The theory and development of computer systems able to perform tasks normally requiring human intelligence **Machine Learning** Gives computers "the ability to learn without being explicitly programmed"

Machine learning algorithms
with brain-like logical
structure of algorithms
called artificial neural
networks

**Deep Learning** 

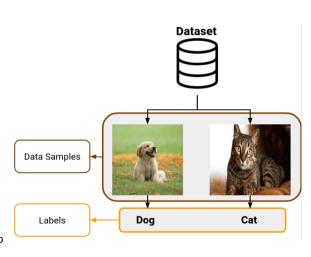
#### Redes neuronais



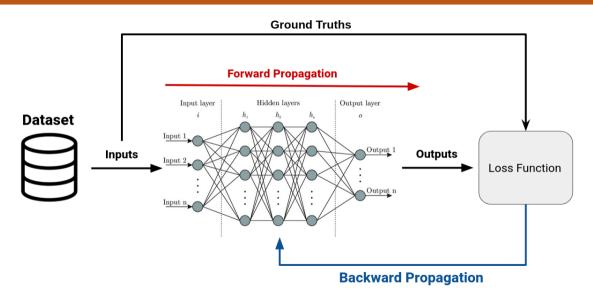
- Uma rede neuronal é um modelo de aprendizagem de máquinas inspirado na estrutura e função do cérebro humano.
- Consiste em neurões interligadas organizados em camadas, que processam e transmitem informações por meio de ligações ponderadas.
- A rede é treinada com um conjunto de dados para aprender padrões e relações, e pode ser usada para fazer previsões sobre novos dados.

#### Conjunto de dados (Dataset)

- Um conjunto de dados é uma coleção de dados usados para treinar e testar modelos de aprendizagem de máquinas.
- Um conjunto de dados consiste em amostras de dados (entradas) e rótulos/"Ground truth" (saídas).
- Os conjuntos de dados podem ter uma variedade de fontes, como sensores ou câmaras, e podem incluir diferentes tipos de dados, como imagens, texto ou séries temporais.
- A qualidade do conjunto de dados é crucial em problemas de Deep Learning, influenciando fortemente a qualidade final do modelo.

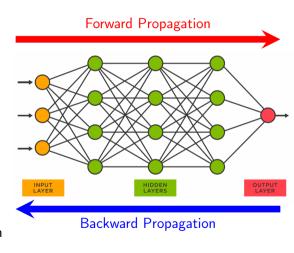


#### Processo de treino



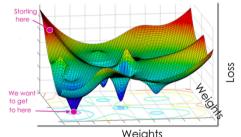
#### Propagação para frente e para trás

- Propagação direta (Forward propagation): o processo no qual a entrada é alimentada na camada de entrada, os cálculos são executados nas camadas ocultas e a saída é apresentada na camada de saída.
- Retropropagação (Backward Propagation): Este processo calcula o erro obtido no processo de propagação direta e atualiza o valor das ligações ponderadas em conformidade.
- Esse processo acontece de forma iterativa até a rede neuronal aprender a ter um bom desempenho nos dados disponíveis.



#### Funções de Perda (Loss function)

- Uma função de perda (Loss function) é uma função matemática que mede a diferença entre a saída prevista de uma rede neuronal artificial e a saída real (ground truth/rótulo).
- O objetivo da função de perda é quantificar o erro entre a saída prevista e a saída real, para que a rede aprenda a minimizar esse erro ao longo do tempo por meio do processo de retropropagação.
- A escolha da função de perda a ser usada depende da formulação do problema.



Weiahts

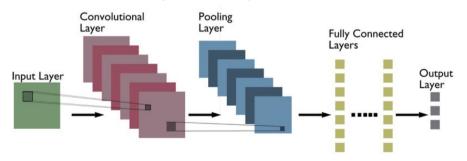
#### Noções Importantes sobre Redes Neuronais

- Podem ser treinadas em conjuntos de dados para aprender padrões.
- Podem ser usadas para fazer previsões em novos dados.
- O processo de treino é iterativo, e opera em duas fases: propagação para frente e para trás.
- O treino conta com uma função de perda que calcula a diferença entre o valor previsto e o valor real.

### Redes Neuronais Convolucionais

#### Redes Neuronais Convolucionais

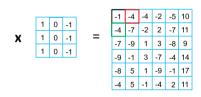
- As Redes Neuronais Convolucionais são um tipo de redes neuronais artificiais projetadas principalmente para processar e interpretar imagens.
- Essas redes são compostas principalmente por:
  - Camadas Convolucionais
  - Camadas de "pooling" (agrupamento)
  - Camadas totalmente ligadas (fully connected)



#### Camadas de Convolução

- As camadas de convolução são usadas para extrair características (features) da imagem.
  - Isso faz-se aplicando filtros de convolução que podem ser aprendidos em toda a imagem.
- A saída dessas camadas é chamada de mapas de características (Feature Maps) e geralmente são matrizes aproximadamente do mesmo tamanho da entrada.
  - Mas, o tamanho da saída pode depender do preenchimento (padding) e do passo (stride).

i								
	0	0	0	0	0	0	0	0
	0	3	1	1	2	8	4	0
	0	1	0	7	3	2	6	0
Ī	0	2	3	5	1	1	3	0
	0	1	4	1	2	6	5	0
	0	3	2	1	3	7	2	0
	0	9	2	6	2	4	1	0
L	0	0	0	0	0	0	0	0

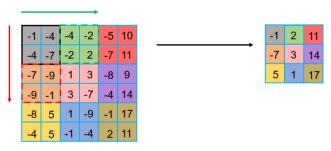


- Tamanho do filtro: 3x3 pixels
- Passo (stride): 1 pixel
- Preenchimento (padding): 1 pixel
- Tamanho da matriz de entrada: 6x6 pixels
- Tamanho da matriz de saída: 6x6 pixels
- Tamanho da matriz preenchida: 8x8 pixels

Imagem de entrada — Filtro — Feature map

# Camadas de agrupamento (Pooling)

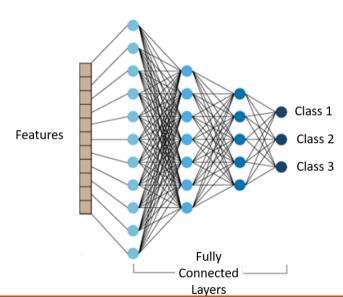
- As camadas de agrupamento (Pooling) são usadas para reduzir as dimensões espaciais dos Feature Maps, mantendo a informação importante.
- Normalmente, existem dois tipos de camadas de pooling:
  - Max Pooling: Somente o valor máximo é transmitido.
  - Average Pooling: Os valores de saída são iguais à média dos valores selecionados.



Max pooling: tamanho do filtro=2x2 e passo=2

#### Camadas totalmente ligadas

- As camadas totalmente ligadas são usadas para classificar a imagem de entrada com base nos feature maps extraídos.
- Uma camada totalmente ligada é uma camada onde cada neurão de entrada está ligado a cada neurão de saída.
- A saída da última camada totalmente ligada é usada para fazer a previsão.



#### Aplicações

- As Redes Neuronais Convolucionais são atualmente utilizadas em três formulações de problemas principais:
  - Reconhecimento de imagem: usado para classificar imagens em diferentes categorias.
  - Deteção de objetos: usado para detectar a localização de um objeto dentro de uma imagem, usando uma caixa delimitadora.
  - Segmentação Semântica: Usada para segmentar diferentes regiões de uma imagem.
- Esses problemas podem ser encontrados em diversos campos de estudo:
  - MLOps industriais
  - Condução Autónoma
  - Robótica
  - Imagem médica
  - etc.

#### Ilustração de Aplicações

