

# Resumo - Aula #01 Machine Learning

<ul><li>O Created</li></ul>	@May 19, 2025 2:45 PM
→ Class	Mestrado - Inteligencia Artificial (Docencia)
Integrantes	Draylon Vieira

## 1. Visão geral e objetivos

- Definição de Machine Learning (ML): algoritmos que aprendem a partir de dados e generalizam para novas situações.
- Tipos de ML e estratégias comuns.
- Introdução às Redes Neurais Artificiais (RNA) e ao Deep Learning, destacando diferenças e motivações.

## 2. Introdução ao Machine Learning

- Conceitos fundamentais: sensibilidade a dados, histórico e evolução da área.
- Importância de quantificar conhecimento sobre o problema e de lidar com inconsistências e aleatoriedade em dados reais.

# 3. Tipos de Aprendizado de Máquina

- Supervisionado: regressão linear e logística, árvores de decisão, SVM, k-NN, etc.
  - Exemplos de aplicação: previsão de preços imobiliários; classificação binária.
- Não Supervisionado: clustering (KMeans), PCA, autoencoders.
  - Exemplo: agrupamento de flores no dataset Iris.

- Reforço: agentes que interagem com o ambiente; aprendizado por tentativa e erro.
  - Exemplos famosos: Tesla FSD; AlphaStar da DeepMind para StarCraft II.

### 4. Breve história do ML

- Década de 1960–1980: primeiros perceptrons e limitações (problema XOR).
- 1980–1987: popularização do backpropagation e avanços em diferenciação automática.
- 1987–1994: período de baixo investimento ("inverno" da IA).
- Anos 1995–2005: surgimento das SVM e tecnologias de processamento paralelo (CUDA, OpenGL, DirectX).
- Hoje: impulsionado por Big Data, redução de custos computacionais e avanços em Deep Learning.

## 5. Fundamentos de Redes Neurais Artificiais

 Neurônio: soma ponderada das entradas mais viés, seguida por função de ativação.

#### Camadas:

- Entrada: corresponde às características dos dados.
- Ocultas: extração hierárquica de características, base do Deep Learning.
- Saída: representa regressão ou classes.
- Funções de ativação: sigmoide, ReLU, tanh—cada uma com vantagens e desvantagens quanto a saturação de gradiente.
- Tratamento de dados: importância de escala, tipo, distribuição, correlações e tratamento de valores faltantes.