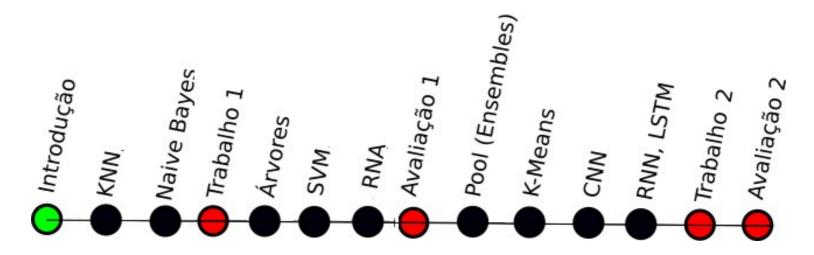
# **Tópico 04 - Deep Learning - Redes Recorrentes**

Prof. André Gustavo Hochuli

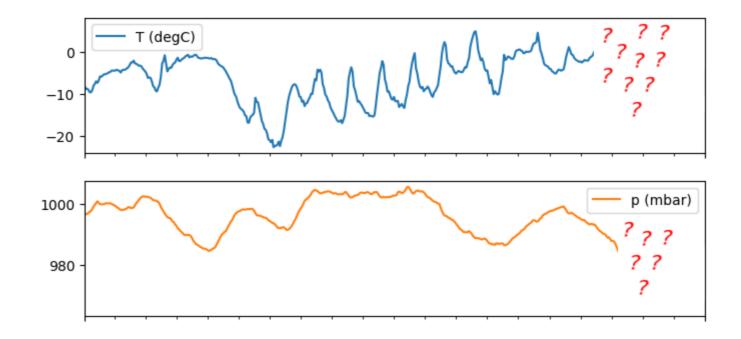
<u>gustavo.hochuli@pucpr.br</u> <u>aghochuli@ppgia.pucpr.br</u>

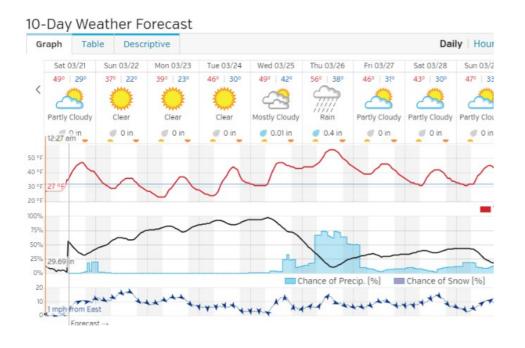
# **Tópicos**

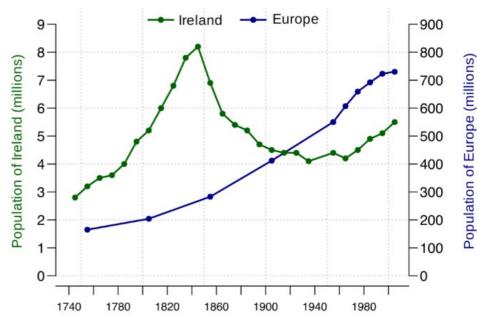
- Discussão Inicial
- Redes Recorrentes
  - RNN
  - LSTM
- Exercício

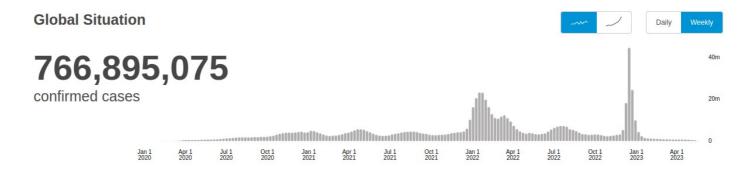


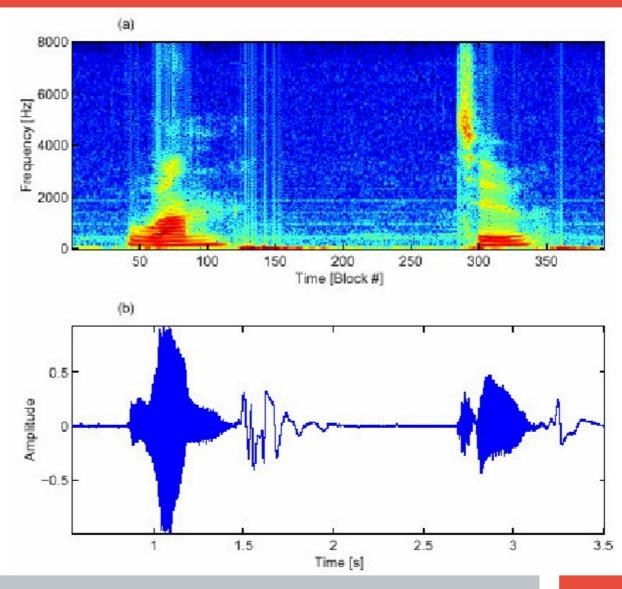
- E quando temos uma informação temporal?
  - Ex: previsão do tempo, variação de preços, etc?
- Em certas aplicações, uma dependência temporal afeta a classe da instância



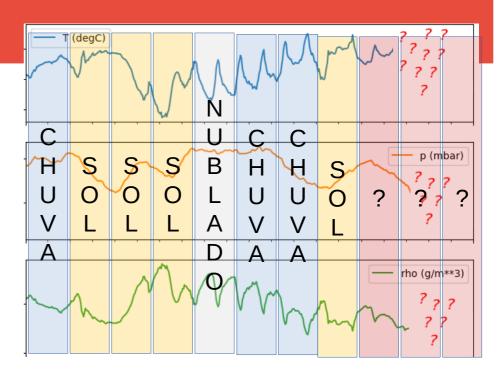








- Classificação "Estática"
  - Instâncias são interpretadas isoladamente
- Classificação Recorrente
  - A classe da instância anterior é importante para interpretação da instância atual
  - Exemplos
    - Imagem vs Vídeo











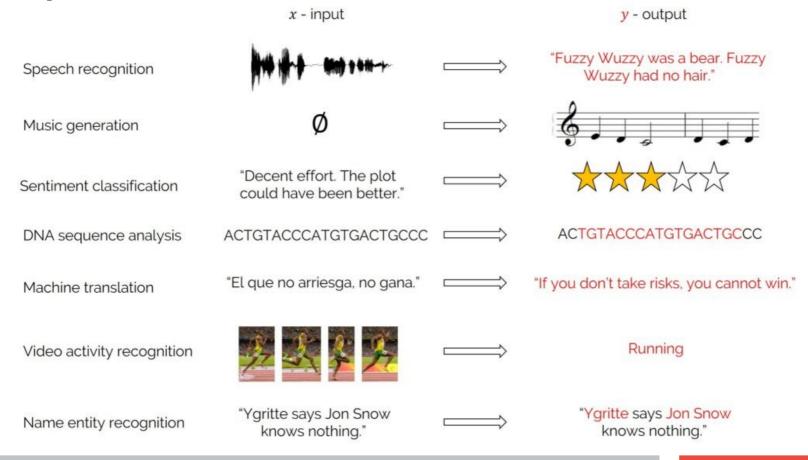




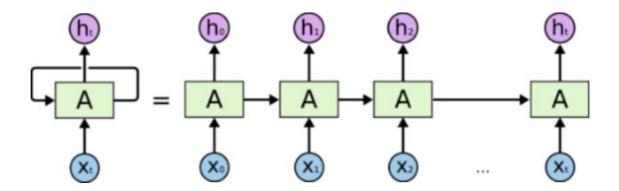




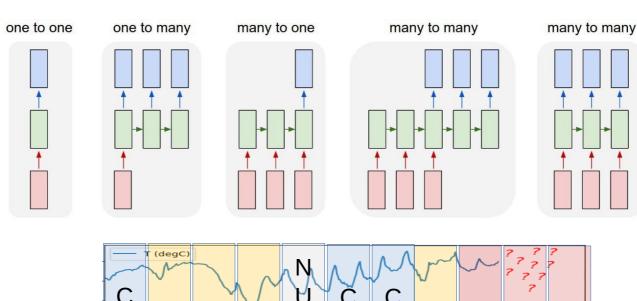
- Modelos capazes de interpretar sequência de dados
- Um conjunto de eventos determina a classe



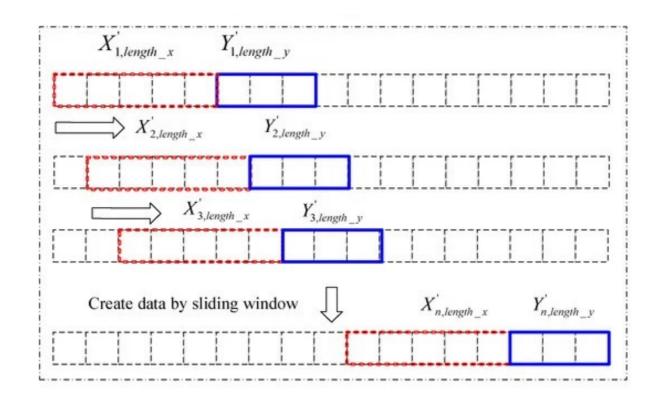
- Modelos 'estáticos' não codificam adequadamente a informação contextual de instâncias anteriores (série temporal)
- Solução: Recurrent Neural Networks
  - RNA propagando pesos + atributos
  - O estado H<sub>t</sub> é produzido com base em X<sub>t</sub> + W<sub>t-1</sub>
  - Aprende a relação entre as instâncias e classes



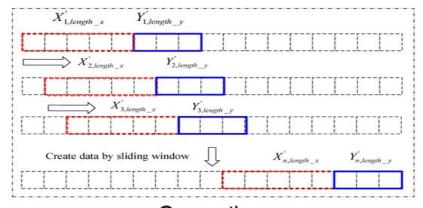
#### Abordagens:

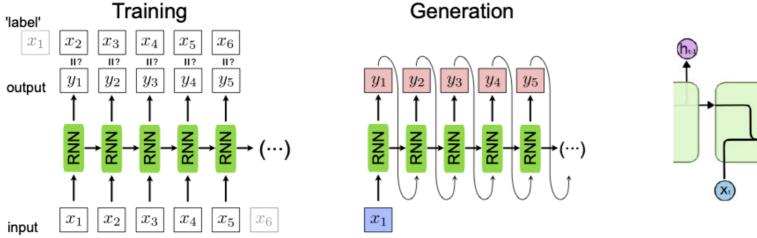


- Parâmetro: Tamanho da Janela
  - Determina a relação entre observação e predição



- Treinamento / Teste
  - Base de amostras são geradas deslizando a janela

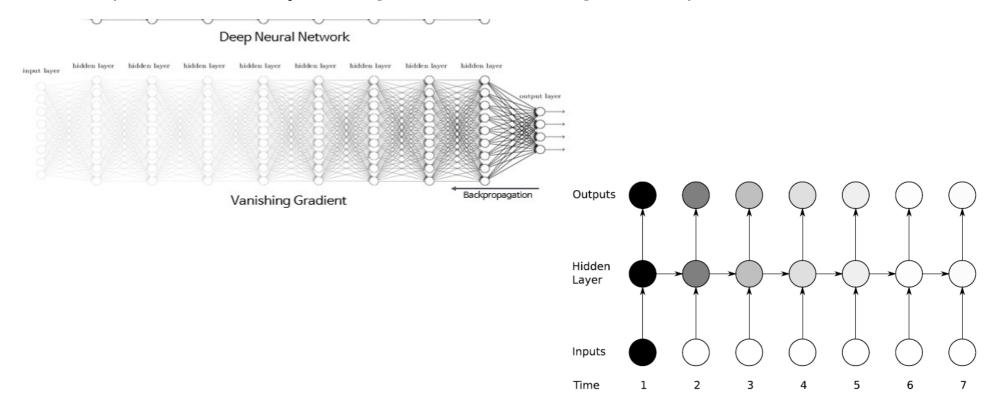




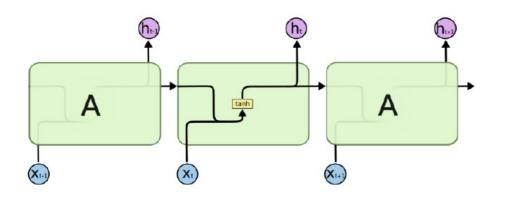
Aprendizado de Máquina - Prof. André Hochuli

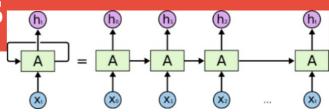
**Redes Recorrentes** 

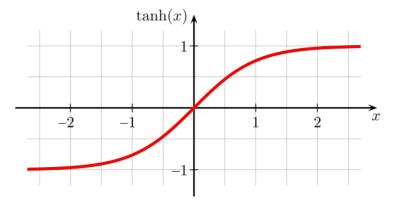
- Problema Vanish Gradient
- Em sequências grandes, o gradiente desaparece
- O peso da informação 'antiga' decresce ao longo do tempo



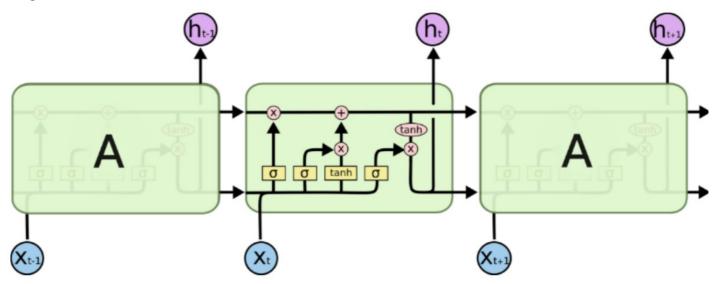
- Problema Vanish Gradient
  - Tanh é uma função lenta





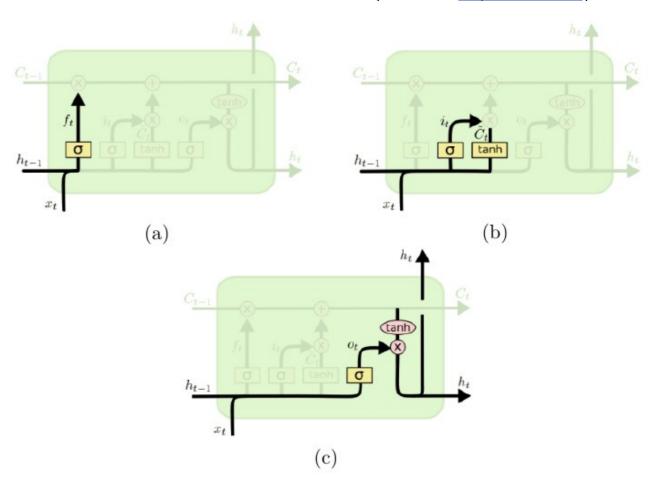


- Long-Short-Term-Memory (LSTM)
  - Fluxo Superior Memória Longa
    - Multiplicação e Soma dos Pesos
  - Fluxo Inferior Memória Curta
    - Multiplicação dos Pesos



A

- Gatilhos
  - Esquecimento (\*)
  - Entrada (+)
  - Saída (\*)



ura 2.14: Gatilhos LSTM: (a) Esquecimento  $(f_t)$ , (b) Entrada  $(i_t)$  e (C) Saída  $(o_t)$ .

- Let's Code!
- [LINK]