Apresentação: Comparação de Desempenho entre Redes Neurais LSTM e GRU na Previsão de Preço de Ações Utilizando PyTorch no Google Colab

Eduardo Junqueira

Objetivo

- * Comparar o desempenho das redes neurais recorrentes LSTM e GRU na previsão dos preços de fechamento de ações de 1 ano histórico.
- * Utilizar dados reais de 5 empresas de tecnologia (Apple, Microsoft, Alphabet, Meta e Nvidia).
- * Implementar e treinar os modelos no Google Colab usando PyTorch.
- * Analisar e comparar o erro e a eficiência computacional dos modelos.

Contextualização

- * Previsão de preços no mercado financeiro é um problema complexo.
- * Redes neurais recorrentes (RNNs) são eficazes para séries temporais.
- * LSTM e GRU são variantes avançadas para lidar com dependências de longo prazo.
- * Objetivo: avaliar qual arquitetura é mais eficiente na tarefa de previsão.

Metodologia

Coleta e Preparação dos Dados:

- * Dados coletados via API `yfinance` (1 ano de dados).
- * Tickers: AAPL, MSFT, META, GOOGL, NVDA.
- * Extração da coluna de fechamento (Close).
- * Normalização dos dados com MinMaxScaler.
- * Criação de sequências de 30 dias para prever o próximo valor.
- * Divisão: 80% treino, 20% teste.

Metodologia

Arquitetura dos Modelos

LSTM

- * Camada LSTM com 50 neurônios.
- * Camada Linear para saída.
- * Treinamento com função de perda MSE.

GRU

- * Camada GRU com 50 neurônios.
- * Camada Linear para saída.
- * Mesmas configurações de treinamento da LSTM.

Metodologia

Treinamento e Avaliação

* Treinamento por 10 épocas.

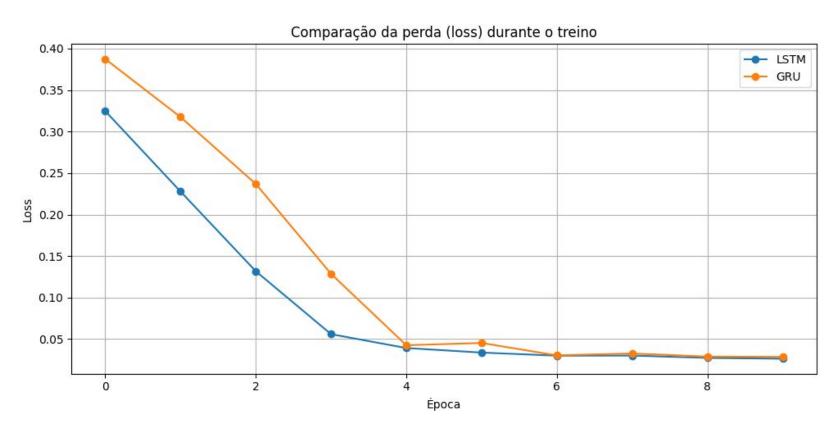
* Batch size: 32.

* Avaliação pelo erro médio quadrático (MSE) no conjunto de teste.

Resultados

- *Lstm apresentou menor erro de teste.
- *Lstm convergiu mais rápido.
- * Ambas redes performaram bem, mas GRU foi mais eficiente.
- * Ambas as arquiteturas são adequadas para previsão de séries temporais financeiras.
- *GRU demonstrou ligeira vantagem em desempenho e eficiência computacional.
- * GRU é recomendada para aplicações com restrição de tempo e recursos computacionais.
- * Futuras melhorias podem incluir aumento de camadas, otimização de hiperparâmetros e inclusão de mais dados.

Resultados



https://github.com/ICEI-PUC-Minas-PPLES-T opicos/pmg-es-2025-1-tes-previsao-bolsa-val

ores