FUNDAÇÃO DE ENSINO E PESQUISA DO SUL DE MINAS PROGRAMA DE INICIAÇÃO CIENTÍFICA RELATÓRIO MENSAL DE ATIVIDADES

ATIVIDADE 2. AJUSTES NO PROJETO DE PESQUISA, BUSCA DE REFERÊNCIAS E INÍCIO DO REFERENCIAL TEÓRICO

Nome do bolsista:

Lucas Silva Ciacci

Nome do orientador:

Alessandro Ferreira Aves
Alberane Lucio Thiago da Cunha

Tema:

Previsão de Movimentos do Mercado Financeiro Utilizando Aprendizado Supervisionado

Foco do estudo:

Aplicação de algoritmos de aprendizado supervisionado para prever tendências nos preços de ativos financeiros, visando auxiliar investidores na tomada de decisões informadas.

Problema de pesquisa:

De que maneira modelos de aprendizado supervisionado podem ser utilizados para prever movimentos no mercado financeiro, considerando a complexidade e volatilidade inerentes a esse ambiente?

Hipóteses:

- Modelos de aprendizado supervisionado podem identificar padrões em dados históricos do mercado financeiro que são indicativos de movimentos futuros nos preços dos ativos.
- A seleção criteriosa de indicadores financeiros relevantes melhora a precisão das previsões desses modelos.

Objetivo Geral:

Desenvolver e avaliar modelos de aprendizado supervisionado capazes de prever movimentos no mercado financeiro, utilizando indicadores financeiros selecionados.

Objetivos Específicos:

- Coletar e preparar dados históricos de preços de ativos e indicadores financeiros.
- Selecionar indicadores financeiros relevantes para a modelagem preditiva.
- Implementar modelos de aprendizado supervisionado, como regressão logística, árvores de decisão e redes neurais.
- Avaliar o desempenho dos modelos utilizando métricas apropriadas.
- Comparar os resultados obtidos e identificar o modelo mais eficaz para a previsão proposta.

Justificativa:

O mercado financeiro é altamente volátil e imprevisível, tornando a tomada de decisões de investimento um grande desafio. Métodos tradicionais de análise de mercado, como análise técnica e fundamentalista, muitas vezes não conseguem captar padrões complexos e ocultos nos dados. Com o avanço da Inteligência Artificial, novas técnicas de aprendizado de máquina têm se mostrado promissoras na previsão de movimentos do mercado financeiro. Este estudo justifica-se pela necessidade de desenvolver modelos preditivos mais eficientes, utilizando aprendizado supervisionado para analisar dados históricos e prever tendências de preços de ativos. Os resultados desta pesquisa podem contribuir para a criação de ferramentas mais robustas para investidores e analistas de mercado, auxiliando na otimização de estratégias de investimento.

Revisão de Literatura (busca e leitura de referências do assunto, com foco nas bases de periódicos):

Foram realizadas buscas em bases de dados científicas como SCIELO, CAPES, Web of Science e SCOPUS, utilizando palavras-chave como previsão de mercado financeiro, aprendizado supervisionado em investimentos e indicadores financeiros para machine learning. Entre os artigos analisados, destacam-se estudos que

aplicam aprendizado de máquina para previsão de preços de ativos financeiros, mostrando a eficácia de algoritmos supervisionados, como redes neurais e árvores de decisão. Além disso, foram consultados materiais que abordam a importância da seleção de indicadores financeiros para melhorar a acurácia dos modelos preditivos. Essas referências fornecerão o embasamento teórico necessário para o desenvolvimento da pesquisa.

Metodologia de Pesquisa:

- Coleta de Dados: Obter dados históricos de preços de ativos financeiros e indicadores relacionados a fontes confiáveis.
- Preparação dos Dados: Realizar limpeza dos dados, tratando valores ausentes e removendo outliers. Normalizar os dados para garantir consistência.
- Seleção de Indicadores Relevantes: Identificar e selecionar indicadores financeiros que influenciam significativamente os movimentos dos preços dos ativos, como médias móveis, volume de negociação, índice de força relativa (RSI), entre outros.
- Implementação dos Modelos: Desenvolver modelos de aprendizado supervisionado utilizando bibliotecas de machine learning.
- Avaliação dos Modelos: Utilizar métricas como acurácia, precisão, recall e
 F1-score para avaliar o desempenho dos modelos.
- Comparação e Seleção do Modelo: Comparar os resultados e selecionar o modelo com melhor desempenho para a previsão dos movimentos do mercado financeiro.

Criação dos instrumentos de pesquisa (se aplicável):

Este estudo utilizará dados secundários, coletados de bases públicas como Yahoo Finance e Google Finance, não havendo necessidade de criação de instrumentos de pesquisa, como questionários ou entrevistas. A análise será baseada em algoritmos de aprendizado supervisionado aplicados a séries temporais financeiras.

Amostragem da Pesquisa (se aplicável):

A pesquisa utilizará uma amostragem de dados composta por séries históricas de preços de ativos financeiros obtidos de bases públicas, abrangendo um período de cinco anos para garantir uma análise robusta e confiável. Serão analisados dados de diferentes ativos, incluindo ações de empresas de grande porte e índices de mercado, permitindo uma comparação entre diferentes cenários e padrões de comportamento.

REFERENCIAL TEÓRICO

A previsão de movimentos no mercado financeiro é uma tarefa complexa devido à natureza dinâmica e não-linear dos dados envolvidos. Métodos tradicionais, como análise técnica e fundamentalista, possuem limitações ao tentar prever oscilações de preços com precisão. Nesse contexto, o **aprendizado de máquina**, especialmente o **aprendizado supervisionado**, surge como uma alternativa eficiente para identificar padrões ocultos nos dados históricos e melhorar a acurácia das previsões financeiras.

8.1. Aprendizado Supervisionado no Mercado Financeiro

Os algoritmos supervisionados têm sido amplamente aplicados no setor financeiro para prever oscilações no mercado com base em padrões passados. Segundo Dinheiro na Prática, modelos de aprendizado de máquina estão revolucionando o mercado financeiro ao oferecer previsões mais rápidas e baseadas em grande volume de dados. Esses modelos utilizam técnicas como regressão logística, árvores de decisão e redes neurais, que aprendem a partir de dados históricos e fazem previsões sobre a direção dos preços de ativos.

Além disso, o aprendizado supervisionado possibilita a análise de eventos passados para prever tendências futuras, auxiliando investidores a tomar decisões mais embasadas. O uso desses algoritmos vem crescendo significativamente em plataformas de **trading algorítmico** e em ferramentas de análise de risco.

8.2. Indicadores Financeiros Relevantes

A seleção de **indicadores financeiros** desempenha um papel fundamental no desempenho dos modelos preditivos. Nem todos os dados disponíveis no mercado possuem a mesma relevância para prever oscilações de preços, por isso, é essencial

definir variáveis que realmente influenciam a movimentação dos ativos.

De acordo com **Nomad Invest**, indicadores como o **Índice Preço/Lucro (P/L)** são fundamentais para avaliar o retorno potencial de um investimento. O **P/L** mede a relação entre o preço atual de uma ação e o lucro projetado da empresa, auxiliando na identificação de oportunidades de compra e venda. Outros indicadores relevantes incluem:

- Médias Móveis (SMA, EMA) → Identificam tendências de alta ou baixa no mercado.
- Volume de Negociação → Mede a força de uma tendência com base no número de transações realizadas.
- Índice de Força Relativa (RSI) → Avalia se um ativo está sobrecomprado ou sobrevendido.

A inclusão de **indicadores bem selecionados** melhora significativamente a precisão dos modelos supervisionados, evitando que o modelo se baseie em variáveis irrelevantes ou que adicionem ruído às previsões.

8.3. Aplicações de Algoritmos Específicos

Diversos estudos aplicaram técnicas de aprendizado supervisionado para prever o preço de ações, especialmente no mercado brasileiro. Segundo pesquisas disponibilizadas no **GitHub**, modelos como **redes neurais artificiais** foram treinados com dados do **Ibovespa**, utilizando informações históricas de preços e indicadores financeiros para prever tendências futuras.

O estudo destaca que algoritmos como Random Forest e Support Vector Machines (SVM) demonstram alta precisão quando bem ajustados, conseguindo prever se uma ação terá uma tendência de alta ou baixa com base em dados passados. Além disso, reforça que o uso de diferentes janelas temporais influencia diretamente no desempenho do modelo, mostrando que análises de curto prazo podem demandar abordagens distintas em relação a previsões de longo prazo.

Essas aplicações demonstram que o aprendizado de máquina tem grande potencial para a previsão de preços de ativos, podendo ser integrado a estratégias de investimento e gestão de portfólio.

Referências Bibliográficas:

Referências Principais:

- 1. **Nomad Invest.** "6 Índices financeiros para investidores da Bolsa." Disponível em: https://www.nomadglobal.com/invest/artigos/conheca-6-indices-financeiros-relevantes -para-investidores-da-bolsa?
- **Foco:** Explica a importância de indicadores financeiros na análise de investimentos.
- 2. **Dinheiro na Prática.** "Algoritmos de IA que Estão Mudando o Mercado Financeiro." Disponível em:

https://dinheironapratica.com.br/blog/algoritmos-de-ia-que-estao-mudando-o-mercad-financeiro/

- **Foco**: Discute como a Inteligência Artificial vem sendo aplicada no mercado financeiro para previsões.
- 3. **GitHub.** "Previsão do movimento do Ibovespa." Disponível em: https://github.com/odiegopereira/previsao-mercado-acoes-machine-learning
- **Foco:** Projeto prático que aplica Machine Learning para prever movimentos no mercado financeiro.

Referências Complementares:

- 4. **Medeiros, M. C.; Veiga, A.** "Modelos preditivos de aprendizado supervisionado para a previsão de retornos do mercado acionário." *Revista Brasileira de Economia*, 73(4), 557-580, 2019.
- 5. **Silva**, **A. F.**; **Araújo**, **A. O.** "Previsão de séries temporais financeiras: Aplicações em mercados de ações." *Revista de Economia e Administração*, 16(1), 23-38, 2017.
- 6. Assaf Neto, A. Mercado Financeiro. 12. ed. São Paulo: Atlas, 2021.
- 7. **Zambon, R. C.; Manzato, M. G.** *Aprendizado de Máquina na Prática com Python e Scikit-Learn*. São Paulo: Casa do Código, 2019.

Data de início	Data final	Visto do orientador após a correção.
02/12/2024	05/02/2025	Assinado por: A P T ASCADIANACIO