Trabalho sobre Perceptron em Redes Neurais Artificiais (Até dupla)

Objetivo

Criar um material educacional em formato Jupyter Notebook (.ipynb) abordando os fundamentos do **Perceptron**, com explicações claras, fórmulas, gráficos, animações e códigos implementados manualmente (sem bibliotecas externas para o Perceptron).

1. Tópicos Obrigatórios

1.1 Introdução ao modelo de Perceptron (Mais detalhado no Anexo B ao final)

- Explicação conceitual detalhada
- Estrutura básica do Perceptron
- Fórmulas matemáticas detalhadas
- Explicação passo a passo das fórmulas e do funcionamento do algoritmo

1.2 Aplicação do Perceptron aos problemas lógicos OR e AND

- Criação manual dos datasets OR e AND
- Implementação do algoritmo do Perceptron para treinar e testar nesses datasets
- Gráficos demonstrando o treinamento e resultados
- Explicação detalhada das decisões gráficas (fronteiras de decisão)

1.3 Discussão do problema XOR e suas implicações para a evolução das redes neurais

- Demonstração gráfica e experimental da incapacidade do Perceptron em resolver o problema XOR
- Discussão conceitual sobre a limitação do modelo linear
- Contextualização histórica: como o problema XOR levou à criação de redes multicamadas (MLP)

2. Organização do Repositório Git

O repositório deverá seguir obrigatoriamente a seguinte estrutura:

G_NOME1_NOME2_ASSUNTO/ (pasta, onde nome é o nome do aluno)

README.md (enfeite como desejar, mas é necessário por ao final o Anexo A)

<u> </u>	- Codigo/ (pasta)	
	— DATASET (base de dados utilizada) (opcional)	
	perceptron.ipynb (códigos-fontes)	
	environment.yml (arquivo que desceve o ambiente -ex: conda ou mamba)	
	— README.md	
	requirements.txt (com instruções para instalação/uso/rodar o código)	
ORS: O arquivo README md dave conter obrigatoriamente o Anevo A (reconhecimentos		

OBS: O arquivo README.md deve conter obrigatoriamente o Anexo A (reconhecimentos e licença de uso).

3. Instruções Específicas

3.1 Requisitos Gerais

- Todo código deve ser implementado manualmente (não é permitido usar bibliotecas externas para implementação do Perceptron, função de ativação, etc.).
- O notebook deve ser didático, explicativo e ilustrado com gráficos detalhados e animações claramente explicadas.
- Gráficos ou fórmulas sem explicações serão desconsiderados.

3.2 Commits (Boas práticas - Bônus)

Para incentivo à boas práticas, serão considerados **bônus extras** para o uso consistente e organizado dos tipos de commits abaixo:

- feat: nova funcionalidade ou implementação significativa
- fix: correção de erros ou bugs no código
- chore: alterações relacionadas à manutenção geral (configuração, organização de arquivos)
- docs: atualizações ou adições em documentações
- style: mudanças em formatação, espaços em branco, indentação
- refactor: melhorias de código sem adicionar novas funcionalidades
- test: adição de testes automatizados
- perf: melhorias de desempenho
- ci: alterações em configuração de integração contínua
- **build**: modificações que afetam o processo de build ou dependências

4. Submissão

- A submissão deverá ser feita através de link do repositório git diretamente no SIGAA.
- Trabalhos entregues fora do prazo ou através de outro método serão desconsiderados.
- Componente da dupla sem commits ou com commits insignificante será desconsiderado.
- Qualquer tentativa de burlar a avaliação via commits é zero para a dupla, independente de quem fez a tentativa.
- Apenas commits com histórico claro e coerente serão aceitos. O professor reserva-se o direito de analisar os commits para validar a participação dos integrantes do grupo.

5. Critérios de Avaliação

Critério	Pontuação
Clareza e organização do material (.ipynb)	0.1 pontos
Corretude das Implementações	0.1 pontos
Explicação detalhada dos tópicos com gráficos e fórmulas bem explicadas	0.1 pontos
Animações com explicações didáticas	0.1 pontos
Estrutura correta do repositório git e boas práticas de commits (bônus, apenas para quem completou os ítens anteriores, ou seja, fez todo o trabalho)	0.35 pontos
Implementar 10 funções custos ao final (pode gerar os inputs de forma aleatória (somente válido para quem fez todos os ítens anteriores) gerando seus gráficos e explicações de forma organizada	0.35 pontos

Professor Responsável: Dr. Thales Levi Azevedo Valente Universidade Federal do Maranhão (UFMA)

Total possível: 0.4 pontos + até 0.7 ponto de bônus

Boa sorte a todos!

ANEXO A

Texto para o arquivo "README.md"

Reconhecimentos e Direitos Autorais

@autor: [Seus Nomes]

@contato: [Seus Emails - se quiserem]

@data última versão: [Data de Hoje]

@versão: 1.0

@outros repositórios: [URLs - apontem para os seus Gits, se quiserem]

@Agradecimentos: Universidade Federal do Maranhão (UFMA), Professor Doutor Thales Levi Azevedo Valente, e colegas de curso.

Copyright/License

Este material é resultado de um trabalho acadêmico para a disciplina INTELIGÊNCIA ARTIFICIAL, sob a orientação do professor Dr. THALES LEVI AZEVEDO VALENTE, semestre letivo 2024.2, curso Engenharia da Computação, na Universidade Federal do Maranhão (UFMA). Todo o material sob esta licença é software livre: pode ser usado para fins acadêmicos e comerciais sem nenhum custo. Não há papelada, nem royalties, nem restrições de "copyleft" do tipo GNU. Ele é licenciado sob os termos da Licença MIT, conforme descrito abaixo, e, portanto, é compatível com a GPL e também se qualifica como software de código aberto. É de domínio público. Os detalhes legais estão abaixo. O espírito desta licença é que você é livre para usar este material para qualquer finalidade, sem nenhum custo. O único requisito é que, se você usá-los, nos dê crédito.

Licenciado sob a Licença MIT. Permissão é concedida, gratuitamente, a qualquer pessoa que obtenha uma cópia deste software e dos arquivos de documentação associados (o "Software"), para lidar no Software sem restrição, incluindo sem limitação os direitos de usar, copiar, modificar, mesclar, publicar, distribuir, sublicenciar e/ou vender cópias do Software, e permitir pessoas a quem o Software é fornecido a fazê-lo, sujeito às seguintes condições:

Este aviso de direitos autorais e este aviso de permissão devem ser incluídos em todas as cópias ou partes substanciais do Software.

O SOFTWARE É FORNECIDO "COMO ESTÁ", SEM GARANTIA DE QUALQUER TIPO, EXPRESSA OU IMPLÍCITA, INCLUINDO MAS NÃO SE LIMITANDO ÀS GARANTIAS DE COMERCIALIZAÇÃO, ADEQUAÇÃO A UM DETERMINADO FIM E NÃO INFRINGÊNCIA. EM NENHUM CASO OS AUTORES OU DETENTORES DE DIREITOS AUTORAIS SERÃO RESPONSÁVEIS POR QUALQUER RECLAMAÇÃO, DANOS OU OUTRA RESPONSABILIDADE, SEJA EM AÇÃO DE CONTRATO, TORT OU OUTRA FORMA, DECORRENTE DE, FORA DE OU EM CONEXÃO COM O SOFTWARE OU O USO OU OUTRAS NEGOCIAÇÕES NO SOFTWARE.

Para mais informações sobre a Licença MIT: https://opensource.org/licenses/MIT

Anexo B

Detalhamento Obrigatório para o Trabalho sobre Perceptron

1. Estrutura Básica do Perceptron

- Explicação clara da estrutura:
 - o **Entradas:** xi
 - o Pesos: wi
 - o Bias (viés): b
 - Somatório e função de ativação
- Representação gráfica simplificada do Perceptron indicando entradas, pesos, somatório, função de ativação e saída.
- Implementação obrigatória:

Código manual que implementa a operação básica do Perceptron:

Onde:

- u é o valor intermediário antes da ativação.
- wi são os pesos.
- xi são as entradas.
- b é o bias (viés).

Observação:

Esta operação deve ser implementada explicitamente em forma de **multiplicação matricial/vetorial** (não use funções prontas como np.dot(), faça o código manual explicitamente com loops for, para reforçar o aprendizado).

2. Fórmulas Matemáticas Detalhadas

A seguir estão as fórmulas matemáticas que devem ser claramente detalhadas e implementadas passo a passo no notebook:

a. Multiplicação Matricial/Vetorial

• Demonstre e explique o funcionamento matemático da multiplicação entre os vetores de entrada e pesos.

 $u=x1w1+x2w2+\cdots+xnwn+b$

b. Função de Ativação

- Implementação detalhada da função degrau unitário:
- Explique claramente por que essa função é utilizada no Perceptron e seu impacto na decisão do neurônio.

c. Função de Custo (Erro)

 Explicação detalhada e implementação do cálculo do erro (função custo) usado no Perceptron (Erro absoluto):

E=ydesejado-ypredito

Onde:

- ydesejado é o valor esperado.
- ypredito é o valor calculado pelo perceptron.

d. Regra de Atualização dos Pesos e Bias

• Fórmula detalhada e implementação manual do ajuste dos pesos e bias:

Onde:

- n (taxa de aprendizado) deve ser explicada claramente no notebook.
- Demonstre claramente como esses ajustes afetam o treinamento e a convergência do modelo.

4. Explicação Passo a Passo do Funcionamento do Algoritmo

Obrigatório explicar detalhadamente:

- Inicialização dos pesos (aleatória ou zerados, com explicação). Fluxo completo do algoritmo:
 - 1. Calcular a multiplicação entre entradas e pesos.
 - 2. Aplicar a função de ativação.
 - 3. Avaliar o erro (função custo).
 - 4. Atualizar pesos e bias.

- Critério de parada (quando o Perceptron considera que aprendeu) ou um número x de épocas.
- Demonstrar visualmente com gráficos a convergência do algoritmo durante o treinamento (plotando os valores dos pesos e do erro em cada época).

Implementação Manual Obrigatória

Todos os passos acima devem ser explicitamente implementados **sem bibliotecas externas** para o funcionamento do Perceptron. É permitido o uso de bibliotecas básicas apenas para plotagem (matplotlib) e manipulação básica de listas (numpy) desde que não realize as operações matemáticas fundamentais automaticamente.

- **Permitido:** Plotagem com matplotlib, uso básico do numpy para criação e visualização de arrays simples.
- **Proibido:** np.dot(), funções pré-construídas para multiplicação vetorial/matricial, implementação automática do algoritmo de aprendizado.