## ADS2

Aprendizado de máquina - atividade discente

supervisionada 2

Prof. Mozart Hasse

LEIA ATENTAMENTE TODAS AS INTRUÇÕES ATÉ O FINAL DA ÚLTIMA PÁGINA.

CADA PALAVRA CONTA!

me=Mozart%20Hasse

Use pelo menos os dados da base pública indicada pelo professor. Descubra tipos, faixas de valores e distribuições através de análise exploratória.

Base de Dados

Dataset: Top 100 Songs & Lyrics By Year (1959-2023)

Fonte: Kaggle

Contém aproximadamente 6.500 músicas com letras completas. Link a seguir:

https://www.kaggle.com/datasets/brianblakely/top-100-songs-and-lyrics-from-1959-to2019?

phase=FinishSSORegistration&returnUrl=/datasets/brianblakely/top-100-songs-and-lyrics-from1959-to2019/versions/3?resource=download&SSORegistrationToken=CfDJ8KvMat0eHzhGoPokVBGB7D26cb9ANjjr9pEWDhFRnr8Qd6B2sv7Tmtap\_nl6pkTDED1v3A0Wld-

5 wpxa7JM6DUQGuxcLfN2IWwwoKzuEoUfQWbn92PVpDoOiLTgxvBY0eqT58y1Ph4QDp8-q4mrRwbaJ05dqoGDfPn76mCCrE9IS5UmDcD9wnTraSIZjCPNeaNcd5WREaXDBbpgKDw-EzqJazak4-particles and the control of the cont

Ajustes adicionais poderão ser necessários dependendo do algoritmo escolhido.

Fica a seu critério ajustar formatos ou remover campos, desde que cada previsão possa ser mapeada para a linha de origem. Não é permitido enriquecer os dados com bases externas.

A solução deste problema DEVE OBRIGATORIAMENTE ser buscada usando um algoritmo de aprendizado de máquina que não envolva serviços externos e que aplique algoritmos de redes neurais artificiais (execução 100% na máquina local). O professor está ciente que isso pode comprometer significativamente o resultado concreto obtido no caso de LLMs, mas o que se está avaliando é predominantemente o método escolhido (exemplo: prompts) e todo o processo realizado.

Cada equipe deve escolher UM dos temas a seguir:

- Detecção de conteúdo inapropriado: misoginia e/ou violência contra a mulher em Letras de Músicas Populares (1959–2023) (fonte inspiradora, o link não vale como referência direta)
- Detecção de conteúdo inapropriado: depressão e/ou validação ou incitação ao suicídio em Letras de Músicas Populares (1959–2023) (fonte inspiradora, o link não vale como referência direta)
- Detecção de conteúdo inapropriado: racismo, homofobia, discurso de ódio ou preconceito relacionado ao público LGBTQIAPN+ em Letras de Músicas Populares (1959–2023) (fonte inspiradora, o link não vale como referência direta)
- Detecção de conteúdo inapropriado: estímulo ou validação de relacionamentos tóxicos em Letras de Músicas Populares (1959–2023) (fonte inspiradora, o link não vale como referência direta)

Objetivo

Aplicar técnicas de redes neurais e/ou LLMs (Large Language Models) para construir um modelo que classifique músicas (com base principalmente ou exclusivamente nas letras) de acordo com a presença de conteúdo vinculado ao tema escolhido pela equipe.

Tarefa Principal

Criar um modelo de classificação automática que analisa letras de músicas e atribui uma pontuação de intensidade do conteúdo inapropriado na letra da música. A pontuação deve ser contínua, com valor entre 0 e 1, onde 0 descreve uma música que não tem ABSOLUTAMENTE NADA (nem insinuação) de

ADS2 1

conteúdo inapropriado e 1 onde a letra descreva conteúdo flagrantemente criminoso com perigo à ordem pública de acordo com a legislação atual (talvez algumas músicas do século passado não tenham dificuldade em cair nesta classificação, dado o teórico avanço da sociedade no período). Etapas sugeridas para o projeto

- 1. Exploração do dataset
  - a. Análise temporal: evolução da linguagem ao longo dos anos.
  - b. Metodologia de classificação: escolha dos critérios, coerência da pontuação e intensidade, compatibilidade dos critérios com a pontuação atribuída às músicas classificadas manualmente, completude dos mecanismos de detecção de conteúdo inapropriado, etc.
  - c. Frequência de palavras relacionadas a temas sensíveis.
- 2. Construção de um conjunto rotulado
  - a. Curadoria manual: cada grupo deve rotular manualmente pelos próprios critérios ao menos 30 músicas.
  - b. Uso de dicionários de termos ofensivos ou de qualquer forma violentos ou inadequados para apoio, incluindo sinônimos, expressões e analogias. Pode-se usar bases públicas específicas com estes termos para apoio.
- 3. Abordagem com modelos

Os alunos devem escolher ao menos uma dentre as abordagens abaixo:

- a. LLMs como serviço LOCAL (OLLAMA) com prompt engineering envolvendo modelos PEQUENOS (0.5B a 7B), de acordo com a capacidade da máquina, ao menos na versão final.
- b. Redes neurais recorrentes (RNNs, LSTM, GRU) ou CNNs para texto
- c. Transformer simples (ex: DistilBERT)
- d. Outra sugestão envolvendo redes neurais e validada pelo professor.
- 4. Análise dos resultados
  - a. Comparações entre anos: a linguagem e o teor nocivo das músicas piorou ou melhorou ao longo do tempo?
  - b. Visualizações: ranking das músicas mais problemáticas, heatmaps por ano, nuvem de palavras...

Resultados esperados

- Um relatório técnico explicando:
- o Escolhas metodológicas
- o Preprocessamento, bases complementares usadas e tratamentos específicos realizados
- o Técnicas de rotulagem (no mínimo uma referência que CLARAMENTE apoie a escolha da gradação ou classificação, incluindo página ou parágrafo da fonte original)
- o Abordagem de modelagem
- o Limitações éticas e técnicas, incluindo, mas não se limitando a:
- analogias não triviais ou limitações na pontuação ou contexto da letra que foram identificados pela equipe
- ênfase dada pelo tom ou ritmo da música, que não tem como ser analisados nesta atividade
- poder de interpretação de vocabulário e contexto do modelo e/ou LLM escolhidos
- até onde é possível identificar conteúdo inadequado, destacando quais conteúdos não tem como ser identificados pelos critérios adotados
- outras limitações identificadas pela equipe
- Um ranking das músicas NÃO-ROTULADAS MANUALMENTE com escore mais alto no tema escolhido.
- Um notebook com a apresentação final (storytelling) das visualizações e insights de forma organizada e sustentado ou direcionando alguma conclusão.
- Todas as referências seguindo as normas da ABNT

## Critérios de avaliação

Organização e clareza do código: (30% da nota), incluindo comentários com a justificativa para as

escolhas feitas na análise e na otimização. Durante a execução o código deve rodar EXCLUSIVAMENTE EM UMA MÁQUINA SEM CONEXÃO COM A INTERNET.

Qualidade do tratamento de dados e análise: (30% da nota) o que inclui tudo o que for feito antes da aplicação do algoritmo e o notebook final com os achados e as conclusões.

Coerência e funcionalidade do modelo (40% da nota): O modelo deve demonstrar um mecanismo de classificação plausível e tão bem fundamentado quanto possível, capaz de diferenciar casos evidentes positivos ou negativos, o que deve ser feito usando-se como base dados rotulados pelos membros da equipe, com critérios encontrados em publicações recentes sobre o assunto e usadas nas referências e processos citados pela própria equipe.

Instruções para entrega

O trabalho deve ser entregue em UM arquivo ZIP contendo:

- o notebook Python ou apenas o código-fonte necessário para executar o eventual tratamento de dados, a análise exploratória e o algoritmo;
- OUTRO notebook python com gráficos demonstrando a análise da série histórica quanto aos fatores analisados, além de fatores ou bandas de destaque nos quesitos de avaliação/classificação propostos pela equipe.
- Documento PDF contendo o processo e metodologia usados, assim como as referências, TUDO seguindo as normas da ABNT.

## Observações gerais

O trabalho pode ser feito em equipes de até 6 alunos. A EQUIPE TODA É IGUALMENTE RESPONSÁVEL PELO SUCESSO DO TRABALHO.

CUIDADO: aqui está se avaliando tanto o resultado gerado quanto o código e algoritmo escolhidos. Apresente um código compreensível por todos os membros da equipe, especialmente quanto aos parâmetros escolhidos.

Cabe lembrar que compartilhar caminhos bem e mal sucedidos é permitido. O único cuidado é compartilhar também os eventuais valores de parâmetros de configuração, que devem ter uma diferença de no mínimo 10% para mais ou para menos em pelo menos um parâmetro da implementação para cada equipe.

ADS2