

# 1. Introdução

Este projeto visa proporcionar uma experiência prática de análise de dados aplicada à saúde pública, utilizando um problema real e atual no Brasil: os casos de sífilis congênita. Com base no dataset "Clinical and sociodemographic data on congenital syphilis cases, Brazil, 2013-2021," você deverá aplicar técnicas de pré-processamento, classificação e regressão para investigar fatores clínicos e sociodemográficos associados aos desfechos de sífilis congênita. O projeto deverá utilizar os conceitos de aprendizagem de máquina vistos na disciplina para criar modelos preditivos e extrair *insights* sobre os fatores de risco e padrões de saúde pública, capacitando vocês a aplicarem conhecimentos teóricos em um contexto de impacto social.

A análise deverá se concentrar na variável **VDRL\_RESULT** (resultado de exame) como alvo para a tarefa de classificação e **AGE** (idade) como alvo para a regressão. Você deverá realizar um processo de validação e justificar suas decisões em cada etapa, fornecendo um relatório final que documenta o fluxo de trabalho e os resultados obtidos. O projeto também incentivará a reflexão sobre o impacto dos fatores analisados para a prevenção e controle da sífilis congênita.

# 2. Objetivos

Desenvolver habilidades de análise de dados aplicadas à saúde pública. O projeto envolve pré-processamento de dados, classificação, regressão e análise dos fatores que contribuem para os desfechos de saúde, utilizando técnicas de validação e interpretação de modelos. Especificamente, os objetivos incluem:

#### 1. Compreender e preparar dados de saúde pública:

 Realizar a análise exploratória dos dados, identificar problemas de qualidade e aplicar técnicas de pré-processamento adequadas, como *one-hot encoding* e tratamento de valores ausentes.

### 2. Desenvolver e avaliar modelos de classificação:

 Utilizar técnicas de classificação para prever VDRL\_RESULT, justificando as escolhas de modelos, parâmetros e estratégias de validação e avaliando o desempenho.

### 3. Desenvolver e avaliar modelos de regressão:

 Utilizar a variável AGE para identificar relações com variáveis clínicas e sociodemográficas

### 4. Interpretar resultados e relacionar com práticas de saúde pública:

 Identificar fatores de risco ou associações relevantes para a prevenção de sífilis congênita.

### 5. Desenvolver habilidades de comunicação técnica:

 Redigir um relatório que documenta todas as etapas do projeto, incluindo justificativas, metodologia e resultados, e realizar uma apresentação com os principais insights.

# 3. Descrição do dataset

- Nome do Dataset: Clinical and sociodemographic data on congenital syphilis cases, Brazil, 2013-2021 - Link para Acesso: <u>Dataset no Mendeley</u>
- Artigo: Predicting congenital syphilis cases: A performance evaluation of different machine learning models (https://doi.org/10.1371/journal.pone.0276150)
- Características do Dataset:
  - Contém dados clínicos e sociodemográficos relacionados a casos de sífilis congênita.
  - Variáveis incluem características do paciente, condições de saúde e fatores sociodemográficos.
  - O artigo descreve detalhes do dataset e apresenta uma avaliação que deve servir como baseline para o desenvolvimento do projeto.

# 4. Etapas do Projeto - Metodologia

# 1. Análise Exploratória e Pré-processamento:

- Objetivo: Familiarizar e identificar problemas de qualidade relacionados aos dados, como valores ausentes, redundâncias e outliers.
- Atividades:
  - Realizar uma análise exploratória inicial para entender a distribuição das variáveis (realizar análise de correlação entre os atributos e distribuição das classes).
  - Considere aplicar pelo menos uma das estratégias utilizadas no artigo para lidar com o desbalanceamento dos dados.
    - 1. **Bônus**: utilizar uma técnica de oversampling como o SMOTEENN ou qualquer outra não utilizada pelo artigo.

#### 2. Classificação (Variável-Alvo: VDRL RESULT):

 Objetivo: Construir modelos de classificação para prever o resultado do exame VDRL, que é um indicador de sífilis congênita.

#### o Atividades:

- Escolher e implementar pelo menos dois modelos de classificação (ex: Decision Trees e Random Forest).
- Justificar a seleção dos modelos e os parâmetros escolhidos para cada um.
- Validação: Aplicar validação cruzada (k-Fold) e documentar as métricas de desempenho (precisão, recall, F1-score).
- Interpretação: Interpretar o impacto das variáveis no modelo, explicando as principais variáveis que influenciam a predição (feature importance).

## 3. Regressão (Variável-Alvo: AGE):

- Objetivo: Modelar a relação entre os fatores sociodemográficos e clínicos e a variável AGE (idade).
- Atividades:
  - Escolher um modelo de regressão, como regressão linear ou regressão Ridge, e justificar a escolha (Ex.: RandomForestRegressor).
  - Avaliar o desempenho usando métricas como MAE, RMSE e MAPE.
  - Documentar e interpretar os fatores que mais impactam o modelo.

### 4. Análise de Fatores e Discussão sobre Prevenção:

- Objetivo: Explorar o impacto de fatores sociodemográficos e clínicos em desfechos de saúde e discutir insights.
- o Atividades:
  - Identificar variáveis que contribuem para a ocorrência de sífilis congênita e sugerir intervenções preventivas.
  - Relacionar os resultados do modelo com potenciais políticas de saúde pública.

### 5. Relatório e Apresentação dos Resultados:

- Relatório Final: Um relatório com (use este template):
  - Descrição detalhada do dataset e do processo de pré-processamento.
  - Explicação das escolhas metodológicas, resultados dos modelos, análise das variáveis mais influentes e sugestões para intervenção.
  - Mínimo 6 páginas
- Apresentação: Uma apresentação (3-5 minutos) com uma visão geral dos principais resultados, *insights*, limitações e sugestões de melhoria no modelo.

# 5. Entrega

A entrega do projeto deverá conter código (\*.ipynb) e o relatório. O relatório deverá ser submetido via Google Classroom e conter o link para o repositório do Github onde estará o código desenvolvido. O arquivo README.md deverá conter as seguintes informações:

- 1. Nome e sobrenome dos membros do projeto e seus respectivos **usuários no GitHub** (@fulano, @beltrano, @sicrano).
- 2. Nome da disciplina: Aprendizado de Máquina 2024.2.
- 3. Nome da instituição de ensino: **CESAR School**.

# 6. Critérios de Avaliação

- 1. Exploração e Pré-processamento do Dataset (10%):
  - Avaliação da compreensão do dataset e justificativas das técnicas de pré-processamento.
- 2. Modelos de Classificação (30%):
  - Qualidade das justificativas para a escolha dos modelos de classificação para VDRL\_RESULT e análise das métricas de desempenho.
  - Aplicação e interpretação dos resultados da validação cruzada.
- 3. Modelos de Regressão (30%):
  - Justificativas e interpretação dos modelos de regressão para AGE.
  - o Análise de desempenho e impacto das variáveis contínuas (idade).
- 4. Relatório e Apresentação (30%):

- Qualidade do relatório, com explicação das metodologias e análise dos resultados.
- o Clareza e organização na apresentação dos principais *insights*.