



UNIVERSIDADE ESTADUAL PAULISTA  
“JÚLIO DE MESQUITA FILHO”

---

FCT - Faculdade de Ciências e Tecnologia  
DMC - Departamento de Matemática e Computação  
Bacharelado em Ciência da Computação

Trabalho de Conclusão de Curso  
(Modalidade Trabalho Acadêmico)

Revisão bibliográfica

**Aprendizado profundo na detecção de anomalias em dados ferroviários**

Orientador: Prof. Dr. Cassio Machiaveli Oishi

Autor: Miguel de Campos Rodrigues Moret

Presidente Prudente, 20 de novembro de 2025

## **Aprendizado profundo na detecção de anomalias em dados ferroviários**

Revisão bibliográfica apresentado ao curso de Ciência da Computação do Departamento de Matemática e Computação da Universidade Estadual Júlio de Mesquita Filho - Faculdade de Ciências e Tecnologia como requisito para a aprovação na disciplina de Projeto Científico I.

Presidente Prudente – São Paulo  
2025

# **Aprendizado profundo na detecção de anomalias em dados ferroviários**

Trabalho aprovado, Presidente Prudente, 2025:

---

**Prof. Dr. Cassio Machiaveli Oishi**

Orientador

---

**Prof. Dr. Nome Avaliador**

Convidado 1

Presidente Prudente – São Paulo

2025

## **RESUMO**

Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit. Nulla tempor velit enim, vitae imperdiet ligula finibus eget. Vestibulum tristique aliquet lectus sit amet fermentum. Praesent sapien eros, porttitor vitae dictum eget, posuere sed nunc. Vestibulum nec purus augue. Aliquam erat volutpat. Aenean imperdiet sapien scelerisque, sagittis mi id, cursus nisl. Integer vel arcu vitae nibh porta ultricies. Sed sem nunc, ornare lobortis maximus ornare, convallis vitae lectus. Cras vitae nunc dictum, auctor urna non, posuere felis. Donec vulputate enim magna, vitae euismod turpis pellentesque ac.

## **PALAVRAS-CHAVES**

Palavra, Palavra, Palavra, Palavra, Palavra, Palavra, Palavra.

## **ABSTRACT**

Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit. Nulla tempor velit enim, vitae imperdiet ligula finibus eget. Vestibulum tristique aliquet lectus sit amet fermentum. Praesent sapien eros, porttitor vitae dictum eget, posuere sed nunc. Vestibulum nec purus augue. Aliquam erat volutpat. Aenean imperdiet sapien scelerisque, sagittis mi id, cursus nisl. Integer vel arcu vitae nibh porta ultricies. Sed sem nunc, ornare lobortis maximus ornare, convallis vitae lectus. Cras vitae nunc dictum, auctor urna non, posuere felis. Donec vulputate enim magna, vitae euismod turpis pellentesque ac.

## **KEYWORDS**

Word, Word, Word, Word, Word, Word, Word, Word.

## **LISTA DE FIGURAS**

1	Exemplificação de imagens presentes no dataset . . . . .	9
---	--	---

## **SUMÁRIO**

<b>1</b>	<b>Introdução</b>	<b>8</b>
1.1	Dataset	8
1.2	Avaliação dos Resultados	9
<b>2</b>	<b>Referências</b>	<b>10</b>

## 1 Introdução

O setor ferroviário possui papel estratégico no transporte de cargas e passageiros. Estudos recentes destacam o potencial do modal ferroviário para aumentar a eficiência logística e reduzir custos operacionais, além de contribuir para a mobilidade sustentável (**MT\_2025\_ferroviario**). Entretanto, a infraestrutura ferroviária enfrenta problemas recorrentes, como desgaste de trilhos, falhas mecânicas, degradação de componentes estruturais e atrasos operacionais, os quais compõem a segurança e a confiabilidade do sistema (**TIONG2023104027**).

Com o avanço das técnicas de inteligência artificial, diversos trabalhos têm explorado o uso de métodos de aprendizado de máquina e aprendizado profundo para monitoramento

### 1.1 Dataset

O dataset inicial que será utilizado neste trabalho é o *Railway Track fault Detection Resized* (224 X 224), disponibilizado na plataforma Kaggle por Gerry. Trata-se de uma versão redimensionada do conjunto original *Railway Track Fault Detection*. Segundo o autor, as imagens possuem alta resolução, o que torna o pré-processamento custoso; por esse motivo o dataset foi recriado com todas as imagens reduzidas para 244x244x3, facilitando seu uso, também foi incluído um arquivo *rails.csv*, que simplifica o carregamento e a organização das amostras.

O conjunto contém 384 imagens de trilhos, sendo metade correspondente a trilhos defeituosos e a outra metade a trilhos em boas condições. A divisão proposta pelo autor distribui as imagens em 6% para teste, 78% para treinamento e 16% para validação.

Os defeitos representados no dataset concentram-se em três categorias: ausência de pinos de fixação, deformações na alma do trilho (parte lateral entre a)

Ele é composto por três tipos de defeitos, falta de pinos, deformações/rachaduras nos trilhos e ausência de dormentes (tábuas transversais aos trilhos)

Figura 1: Exemplificação de imagens presentes no dataset



Fonte: Gerry (adaptado)

Devido ao tamanho reduzido e à qualidade limitada do dataset, permanece em aberto a possibilidade de incorporar novos conjuntos de dados, seja para ampliar a quantidade de amostras disponíveis, seja para garantir maior diversidade visual e melhorar o desempenho dos modelos.

## 1.2 Avaliação dos Resultados

Os resultados dos modelos serão avaliados utilizando quatro métricas:

- **Acurácia (Accuracy)**

Mede a proporção de classificações corretas, sendo utilizada para analisar o desempenho dos modelos de forma geral.

$$A = \frac{CC}{CC + CI}$$

- **Precisão (Precision)**

Mede a proporção de positivos verdadeiros entre as previsões positivas, sendo utilizada para avaliar o grau de confiabilidade das detecções positivas.

$$P = \frac{VP}{VP + FP}$$

- **Revocação (Recall)**

Mede a capacidade do modelo de recuperar os positivos reais, avaliando o quanto o modelo deixa de detectar casos positivos.

$$R = \frac{VP}{VP + FN}$$

- **F1-score**

Média harmônica entre precisão e revocação, resumindo ambas em uma única métrica.

$$F1 = 2 \frac{P\dot{R}}{P+R}$$

**Legenda das siglas:**

- CC: Classificações Corretas;
- CI: Classificações Incorretas;
- VP: Verdadeiros Positivos;
- FP: Falsos Positivos;
- FN: Falsos Negativos;
- VN: Verdadeiros Negativos;

## 2 Referências