#### **LMF VISTORIAS**

**Donizete Marcos Gomes** 

Mariana Borges Curvêlo

Nátalia Silveira Toledo

Pedro Valadares Junior

MODELO PREDITIVO DE RISCO E PRIORIZAÇÃO DE VISTORIA (MPRPV): UTILIZAÇÃO DE DATA SCIENCE PARA OTIMIZAÇÃO DE VISTORIAS IMOBILIÁRIAS

# Sumário

1 INTRODUÇÃO	3
1.1 Contextualização	3
1.2 Problema de Pesquisa	3
1.3 Objetivos	3
1.3.1 Objetivo Geral	3
1.3.2 Objetivos Específicos	4
1.4 Justificativa	4
2 REFERENCIAL TEÓRICO	6
2.1 A Vistoria Imobiliária e o Rigor Técnico	6
2.2 Aplicações de Machine Learning no Setor Imobiliário ( <i>Proptech</i> )	6
2.3 Visão Computacional (Computer Vision) na Construção Civil	6
3 METODOLOGIA	7
3.1 Tipo e Abordagem	7
3.2 Coleta e Tratamento de Dados	7
3.3 Desenvolvimento do Modelo Preditivo (MPRPV)	7
3.3.1 Modelo de Classificação de Risco	7
3.3.2 Modelo de Visão Computacional (Suporte ao Laudo)	8
3.4 Avaliação e Validação	8
4 RECURSOS E CRONOGRAMA	9
4.1 Recursos Necessários	9
4.2 Cronograma (Plano de Ação - 6 Meses)	10
APÊNDICE A - DICIONÁRIO DE DADOS PRELIMINAR	11
ANEVO A DOCUMENTAÇÃO TÉCNICA	10

# 1 INTRODUÇÃO

### 1.1 Contextualização

O setor de vistorias imobiliárias, vital para a mitigação de riscos em transações de locação e compra e venda, é tradicionalmente caracterizado por processos manuais e alta dependência da percepção humana. Na LMF Vistorias, uma empresa que busca se estabelecer no mercado por meio da excelência e da inovação, a necessidade de padronização e otimização do processo é crítica. O volume crescente de dados gerados em cada laudo e foto representa uma oportunidade inexplorada.

A Ciência de Dados (Data Science) permite transformar este acervo histórico de informações em inteligência estratégica, reduzindo a subjetividade, aumentando a precisão dos laudos e, crucialmente, elevando a eficiência operacional da equipe, um fator de diferenciação importante para uma empresa em fase inicial.

#### 1.2 Problema de Pesquisa

Considerando o desafio de uma empresa nova em otimizar recursos e garantir alta precisão técnica, como a aplicação de técnicas avançadas de *Machine Learning* e *Visão Computacional* pode criar um Sistema Preditivo de Risco e Anomalias, utilizando dados históricos da **LMF Vistorias** para otimizar a qualidade e a eficiência de cada inspeção?

## 1.3 Objetivos

### 1.3.1 Objetivo Geral

Desenvolver, validar e implementar um Modelo Preditivo de Risco e Priorização de Vistoria (MPRPV), com o intuito de **estimar a probabilidade e o tipo de danos em imóveis antes da visita**, qualificando a alocação de tempo e recursos da **LMF Vistorias**.

#### 1.3.2 Objetivos Específicos

- a) Coleta e Tratamento: Consolidar, limpar e harmonizar os dados estruturados (características do imóvel e localização) e não estruturados (fotos e textos de laudos) do acervo da empresa.
- b) Modelagem de Risco: Construir um modelo de classificação capaz de gerar uma Pontuação de Risco para cada novo imóvel, indicando a probabilidade de ocorrência de danos graves ou específicos.
- c) Automação da Análise de Imagem (Visão Computacional): Treinar algoritmos de Deep Learning para a identificação e categorização automática de anomalias visuais (e.g., rachaduras, infiltrações, mofo) nas fotos tiradas em campo.
- d) Integração Operacional: Desenvolver um Módulo de Business Intelligence (BI) para visualizar os resultados preditivos e integrá-los como um checklist customizado para a equipe de vistoria.

#### 1.4 Justificativa

O projeto justifica-se pela busca por excelência e eficiência operacional, pilares essenciais para o crescimento da **LMF Vistorias**:

- Posicionamento de Mercado: Diferenciação por meio da tecnologia e entrega de laudos com maior nível de detalhe e menor subjetividade, em conformidade com as exigências de rigor técnico (ABNT NBR 14653).
- Otimização de Custos (Empresa Nova): A alocação inteligente do tempo do vistoriador em áreas de risco real minimiza o retrabalho e otimiza a produtividade da equipe, impactando diretamente o bottom line da empresa.
- Previsão e Mitigação de Riscos: A identificação precoce de imóveis com alto risco de danos graves auxilia a empresa e seus clientes na proteção contra responsabilidades futuras.

 Inteligência de Dados: O projeto cria a base para futuras análises estratégicas, como a avaliação de desgaste médio por tipo de material ou construtora.

# 2 REFERENCIAL TEÓRICO

## 2.1 A Vistoria Imobiliária e o Rigor Técnico

Conforme a ABNT NBR 14653-1, a vistoria é um procedimento que visa o conhecimento e a caracterização do bem a ser avaliado. O Projeto Integrador de Ciências de Dados atua no aprimoramento desta etapa, fornecendo ao profissional um subsídio técnico-científico para orientar sua inspeção, transformando a experiência subjetiva em dado quantificável e rastreável.

## 2.2 Aplicações de Machine Learning no Setor Imobiliário (*Proptech*)

O uso de modelos preditivos e de classificação (*Machine Learning*) é o motor das *Proptechs* no mundo. Serão explorados modelos como o *Random Forest* e a Regressão Logística para lidar com a classificação de risco (variável dependente binária ou multiclasse) e algoritmos de *clustering* para identificar padrões geográficos de danos (segmentação de risco por bairro).

### 2.3 Visão Computacional (Computer Vision) na Construção Civil

A utilização de Redes Neurais Convolucionais (CNNs) é o estado da arte para a identificação de patologias em imagens. O referencial teórico abordará casos de sucesso na detecção automática de:

- Rachaduras e fissuras em paredes e pisos.
- Manchas de umidade, mofo e infiltrações.
- Desgaste de materiais e acabamentos.

## 3 METODOLOGIA

### 3.1 Tipo e Abordagem

O projeto será conduzido como uma Pesquisa Aplicada, visando a resolução de um problema prático da **LMF Vistorias**. A abordagem será predominantemente quantitativa, com foco na modelagem estatística e no treinamento de algoritmos de Machine Learning.

#### 3.2 Coleta e Tratamento de Dados

Fonte de Dados	Variáveis Chave	Técnica de Tratamento	
Estruturados	Idade do Imóvel, Área, Tipo, Localização (CEP), Histórico de Reparos	Limpeza (tratamento de <i>missings</i> e <i>outliers</i> ), Normalização, <i>Feature Engineering</i> .	
Não Estruturados (Texto)	Descrições dos danos nos laudos ( <i>free text</i> ).	Processamento de Linguagem Natural (NLP) para vetorização e extração de sentimentos de dano.	
Não Estruturados (Imagens)	Fotos das vistorias (antes e depois do uso).	Rotulagem manual das patologias e redimensionamento para treinamento de CNNs.	

## 3.3 Desenvolvimento do Modelo Preditivo (MPRPV)

A modelagem será dividida em duas frentes:

#### 3.3.1 Modelo de Classificação de Risco

 a. Objetivo: Prever a probabilidade de um novo imóvel apresentar Dano Grave (\$\text{P}(Dano Grave) > x\%\$) nos primeiros 12 meses de locação/uso.

- b. Métodos: Aplicação de modelos como Regressão Logística e Random Forest, utilizando características do imóvel, dados geográficos e o histórico de patologias de imóveis vizinhos ou semelhantes.
- c. Saída: Uma "Pontuação de Risco" de 0 a 100 para cada agendamento.

#### 3.3.2 Modelo de Visão Computacional (Suporte ao Laudo)

- a. *Objetivo:* Classificar e localizar automaticamente o tipo de patologia (ex: rachadura fina, mofo) em uma imagem de campo.
- b. Métodos: Treinamento de uma Rede Neural Convolucional (CNN), usando bibliotecas como TensorFlow ou PyTorch, para identificar as patologias rotuladas.
- c. *Saída:* Etiquetagem e localização precisa de danos na foto, conferindo objetividade ao laudo.

### 3.4 Avaliação e Validação

O desempenho dos modelos será avaliado utilizando métricas como Acurácia, Precisão e Recall, buscando um equilíbrio que minimize a taxa de falsos negativos (imóvel de alto risco classificado como baixo).

# **4 RECURSOS E CRONOGRAMA**

## 4.1 Recursos Necessários

Categoria	Descrição	
Recursos Humanos	Cientista de Dados (Desenvolvimento e Modelagem); Especialista de Vistoria da LMF (Validação e Rotulagem).	
Infraestrutura Tecnológica	Servidor/Ambiente Cloud (para treinamento dos modelos de Visão Computacional); <i>Pipeline</i> de dados (ETL); Ambiente de desenvolvimento Python.	
Licenças de Software	Licença(s) para plataforma de <i>Business Intelligence</i> (BI) para a visualização dos resultados.	

# 4.2 Cronograma (Plano de Ação - 6 Meses)

Mês	Atividade Principal	Responsável (Ex.)
1	Planejamento Detalhado e Aquisição/Limpeza Inicial dos Dados.	Equipe de Dados
2	Pré-processamento e Engenharia de Recursos (Incluindo NLP no texto).	Equipe de Dados
3	Treinamento e Validação do Modelo de Classificação de Risco (MPRPV).	Cientista de Dados
4	Rotulagem das Imagens e Treinamento do Modelo de Visão Computacional.	Vistoriador / Cientista de Dados
5	Integração dos Modelos e Desenvolvimento do Dashboard de Risco.	Cientista de Dados
6	Testes de Aceitação ( <i>UAT</i> ), Documentação Final e Implantação do MVP.	Equipe de Dados / Gestão da LMF

# APÊNDICE A - DICIONÁRIO DE DADOS PRELIMINAR

• [Listar e descrever as colunas (variáveis) do dataset que será utilizado no projeto.]

# ANEXO A - DOCUMENTAÇÃO TÉCNICA

• [Incluir documentação técnica relevante, como a ABNT NBR 14653-1 ou outros padrões da construção civil.]