#### INSTITUTO FEDERAL DO CEARÁ

**PRPI** 

PROJETO DE PESQUISA

PIBIC Af 2023 - (EDITAL Nº 8/2023 PRPI/REITORIA-IFCE)

#### UNIDADE PROPONENTE

Campus:

**FORTALEZA** 

# **IDENTIFICAÇÃO DO PROJETO**

Título do Projeto:

Ferramenta de localização e navegação de robôs móveis autônomos utilizando nuvens de pontos obtidas com LiDAR e o uso de técnicas de aprendizado profundo

Grande Área de Conhecimento:

CIÊNCIAS EXATAS E DA TERRA

Área de Conhecimento: CIÊNCIA DA COMPUTAÇÃO

Período de Execução:

Início: 01/09/2023 | Término: 31/08/2024

Nome do Responsável

(Coordenador):

Pedro Pedrosa Reboucas

Pedro Pedrosa Reboucas

Titulação: DOUTORADO Matrícula: 2726212 Vínculo:

Voluntário

Filho

Departamento de Lotação:

DEIND-FOR

Telefone:

(85) 99980-8024, (85) 99980-8024 / (85)

3307-3603 (ramal: 3603)

pedrosarf@ifce.edu.br

E-mail:

pedrosarf@ifce.edu.br

### **EQUIPE PARTICIPANTE**

Professores e/ou Técnicos Administrativos do IFCE

Membro	Contatos	Vínculo Titulação
Nome: Pedro Pedrosa Reboucas Filho Matrícula:	Tel.: (85) 99980-8024, (85) 99980-8024 / (85) 3307-3603 (ramal: 3603) E-mail:	Voluntário DOUTORADO

Estudantes do IFCE

2726212

Membro	Contatos		Vínculo	Curso
Nome: Carlos Henrique Oliveira de Almeida Matrícula: 20202015020035	Tel.: - E-mail: carl	os.henrique.oliveira.almeida08@aluno.ifce.edu.br	Bolsista	BACHARELADO EM ENGENHARIA DE COMPUTAÇÃO

## **DISCRIMINAÇÃO DO PROJETO**

#### Resumo

Este estudo propõe o desenvolvimento de uma ferramenta avançada de localização e navegação para robôs móveis autônomos, visa melhorar a precisão da localização dos robôs no ambiente e otimizar sua capacidade de navegação eficiente e segura. Para (RNNs) e outras arquiteturas adequadas para o processamento das nuvens de pontos tridimensionais. Essas técnicas permitirão circundante. Através do uso da ferramenta proposta, espera-se alcançar resultados significativos, incluindo uma localização mais navegação eficiente dos robôs, permitindo a criação de rotas otimizadas e evitando colisões com objetos presentes no ambiente. e eficácia em suas operações. Além disso, a ferramenta pode contribuir para avanços na área de robótica móvel autônoma, abrin um cenário em constante evolução tecnológica, este estudo visa fornecer uma solução inovadora e eficiente para a localização e

#### Introdução

A capacidade de entender, lembrar e combinar informações sobre lugares armazena- das em um mapa mental interno é algo imp envolve muitos mecanismos trabalhando juntos. Desenvolver uma representação interna do ambiente físico, em forma de mapa, conhecimento interno do ambiente em que estão atuando. Devido à importância da cartografia nesse contexto, pesquisadores e na literatura ao longo desse tempo. [1] [2]

Outros desafios presentes na área da robótica móvel são a estimação de posição a nível global e o rastreio e noção de posiciona mapa prévio ou previamente aprendido, com base apenas na informação de que o robô está em algum lugar do mapa. Caso não robô tenha sido localizado no mapa, o rastreamento local é o desafio de acompanhar essa posição ao longo do tempo. Ambas ca operações de resgate em áreas de desastre. [3]

Nos últimos tempos, tem havido uma crescente adoção da tecnologia de detecção e alcance de luz (LiDAR) em uma ampla varie requisitos notavelmente reduzidos em termos de custo, tamanho, peso e consumo de energia. Devido à sua portabilidade e eficiê mapeamento e evasão de obstáculos, que antes eram consideradas desafiadoras e de difícil realização. Esses avanços tecnológ

Diante desses desafios, este trabalho propõe uma abordagem com aprendizado profundo para a navegação e localização de rob

#### **Justificativa**

Com o avanço da sociedade pós-contemporânea e a crescente integração entre tecnologia de ponta e nosso cotidiano, tornou-se tarefas comuns e, por vezes, são empregados em atividades perigosas para os seres humanos, ou em situações em que a perfe

Os Sistemas Robóticos Móveis (SRMs) representam uma classe de robôs com perspectivas promissoras e oportunidades comero dobro do valor registrado em 2015, que girava em torno de US\$ 98 milhões. Além disso, projeções indicam que o mercado glob

(VANTs) crescerá de US\$ 20,71 bilhões em 2018 para atingir US\$ 52,30 bilhões até 2025. Diante desse cenário, é evidente que e Nacional (por exemplo, vigilância costeira), Proteção Ambiental (por exemplo, monitora- mento e controle de emissões), Inspeção externo de forma. [5]

No entanto, com essa integração cada vez mais presente, surgem demandas mais específicas que requerem dos robôs móveis u inserido, seja em um ambiente externo, como uma rua, onde realiza a entrega de correspondências, ou em um ambiente interno, levando em consideração todos os objetos e estruturas ao seu redor, e ainda ser capaz de distinguir seres vivos em meio ao amb questões.

No entanto, muitas dessas propostas ainda são insuficientes ou oferecem benefícios em detrimento de outros aspectos important

#### Fundamentação Teórica

Abaixo serão citados alguns estudos relacionados ao tema desta proposta de ferramenta, no qual serão apresentados trabalhos istuações desde situações parecidas com a proposta na elaboração deste trabalho, com o uso de LiDAR, como também com o el

DA SILVA et al. [7] propôs uma abordagem para localização de robôs autônomos utilizando os sensores ópticos do Microsoft Kine representado por mapas topológicos. Os classificadores utilizados foram o Classificador Bayesiano, k-Nearest Neighbor, Rando RGB-D transformando elas num formato mosaico, combinar isto ao poder descritivo das CNNs, e usar isto para estimar a localizador descritivo das CNNs, e usar estimar a localizador de localiza

O método proposto por ISMAIL et al. [8] traz uma abordagem de exploração de ambientes internos adjunto ao mapeamento e loc andar não previamente explorado de um edifício. Os autores aplicam técnicas de transformação de coordenadas e previsões para inicie a operação sem ter mapas LiDAR pré-escaneados.

O estudo realizado por BELKIN, ABRAMENKO e YUDIN [9] aborda métodos modernos para a localização de robôs móveis terres simultâneos de forma precisa, independentemente das condições de iluminação. É proposta uma abordagem modular para a loca reconstrutor de mapas, utiliza-se o método Graph SLAM baseado em LiDAR 3D, o método de ponta LOAM e sua modificação con

#### **Objetivo Geral**

Os objetivos almejados durante a elaboração da ferramenta proposta baseiam-se em identificar e abordar algumas lacunas encorobôs móveis que utilizam um sensor LiDAR para capturar informações exteroceptivas. Especificamente, o sistema visa realizar a se tanto em ambientes externos quanto internos, a fim de possibilitar o aprimoramento da capacidade dos robôs móveis em auxil

De modo mais específico, a proposta tem os seguintes objetivos:

- Analisar os diferentes cenários, internos e externos, na qual um robô móvel pode vir a ser submetido;
- realizar um estudo comparativo em relação às diversas técnicas de Aprendizado Profundo encontradas na literatura com o objet classificação de objetos em meios externos e internos atenda aos padrões de sistemas em tempo real e interação com humanos

aplicar a ferramenta proposta à diferentes situações, externas e internas, através de simulação computacional, testando a robus

• reconhecer e classificar objetos e seres em, no mínimo, dois ambientes: sendo a rua um ambiente externo e escritório um ambientes.

#### Metas

- 1 Atividade 1: Revisão da Literatura
- 2 Atividade 2: Extração e Criação do Banco de dados
- 3 Atividade 3: Pré Processamento dos dados
- 4 Atividade 4: Seleção, Implementação e Configuração das técnicas de Aprendizado Profundo escolhidas
- 5 Atividade 5: Testes e Avaliação
- 6 Atividade 6: Escrita de artigos científicos

#### Metodologia da Execução do Projeto

A figura 1 ilustra o fluxograma a sequência de execução da pesquisa com o propósito de atingir os objetivos estabelecidos. A exp

Figura 1 – Fluxograma da etapas da metodologia.



#### Atividade 1: Revisão da Literatura

O objetivo desta etapa da metodologia consiste em realizar uma revisão bibliográfica dos estudos mais recentes no contexto rela

Atividade 2: Extração e elaboração dos dados

Nesta etapa serão escolhidas as classes que serão utilizadas para classificação de objetos e seres vivos, também será adquirido as etapas de treinamento das redes neurais. O preparo desse conjunto de dados e a compreensão deles também serão realizada

Atividade 3: Pré Processamento dos dados

Os dados brutos obtidos pelo LiDAR serão pré-processados para remover ruídos, corrigir distorções e realizar a segmentação do etapas subsequentes.

Atividade 4: Seleção, Implementação e Configuração das técnicas de Aprendizado Profundo escolhidas

Serão elaborados algoritmos utilizando abordagens de aprendizado profundo com o objetivo de obter uma localização precisa do recorrentes (RNNs) e outras técnicas de aprendizado profundo adequadas para processar as informações contidas nas nuvens d

Atividade 5: Testes e Avaliação

Os algoritmos desenvolvidos serão avaliados por meio de experimentos em um ambiente controlado. Serão definidas métricas de com métodos existentes. Serão realizadas análises estatísticas para validar os resultados obtidos. Além de avaliar a configuração

Atividade 6: Coleta e análise dos resultados

Os resultados experimentais serão analisados e discutidos em relação aos objetivos da pesquisa. Serão identificadas as vantage resultados obtidos.

Atividade 7: Escrita de artigos científicos

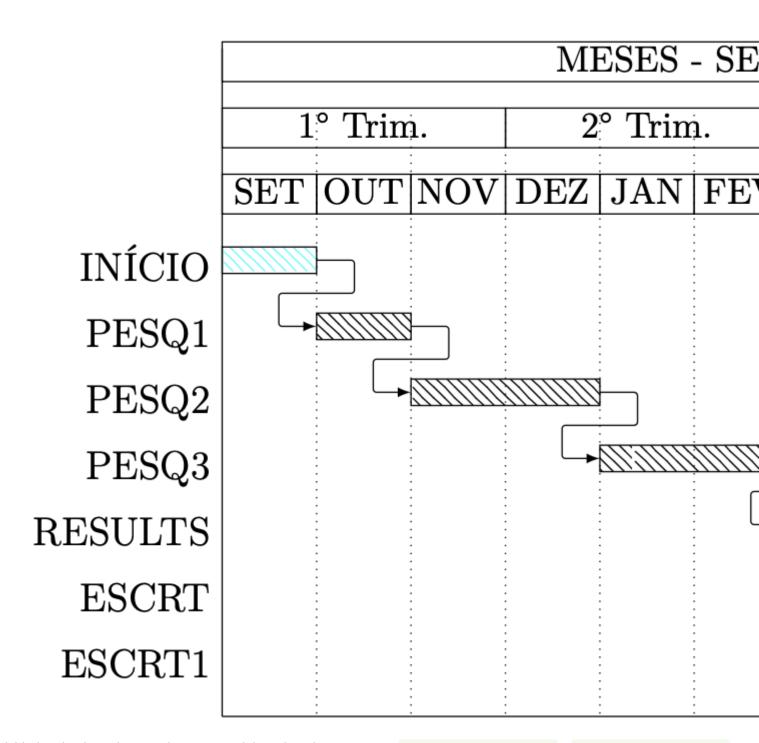
A presente etapa envolve a compilação e redação de artigos científicos destinados à submissão em eventos de destaque tanto no Robots and Systems (IROS). Deseja-se também submeter a publicação em periódicos ou conferências internacionais de avaliação

### Acompanhamento e Avaliação do Projeto

Afim de atingir os objetivos estabelecidos no projeto, a metodologia proposta terá por base as atividades listadas na Tabela 1 aba Tabela 1 – Atividades a serem executadas dentro do plano de pesquisa.

COD.	DESCRIÇÃO
ÍNICIO	Estudo sobre conceitos básicos de Ve
PESQ1	Levantamento bibliográfico sobre o te
PESQ2	Coleta e análise dos dados.
PESQ3	Treinamento de diferentes modelos de
RESULTS	Comparação dos resultados e ajustes
ESCRT	Escrita de artigo científico.
ESCRT1	Escrita do relatório final.

O cronograma de execução das atividades para o ano de pesquisa está exposto na Figura 2. O cronograma contempla um períod



atividades do plano de pesquisa. Fonte: Elaborada pelo autor.

#### Disseminação dos Resultados

Os objetivos deste estudo consistem no desenvolvimento de uma ferramenta avan- çada de localização e navegação para robôs

A ferramenta proposta visa alcançar uma localização precisa dos robôs móveis no ambiente, permitindo uma navegação eficiente como redes neurais convolucionais (CNNs) e redes neurais recorrentes (RNNs), adequados para o processamento e análise des

Os resultados esperados incluem a capacidade do sistema de localizar os robôs com alta precisão, considerando as característic otimizadas e evitando colisões com objetos no ambiente.

Adicionalmente, espera-se que a abordagem proposta demonstre melhorias signifi- cativas em relação aos métodos tradicionais de precisão, taxa de sucesso na localização e eficiência na navegação em diferentes cenários e condições ambientais.

Os resultados esperados deste estudo têm o potencial de contribuir para avanços significativos na área de robótica móvel autôno e técnicas de aprendizado profundo.

#### Referências Bibliográficas

- 1 WOLF, D. F.; SUKHATME, G. S. Semantic mapping using mobile robots. IEEE Transactions on Robotics, IEEE, v. 24, n. 2, p. 24
- 2 SOUSA, P. H. F. d. Lidar3dnet-abordagem inteligente para classificar objetos 3d com base em nuvens de pontos reais e sintétic
- 3 DELLAERT, F. et al. Monte carlo localization for mobile robots. In: IEEE. Proceedings 1999 IEEE international conference on robots.
- [S.I.], 1999. v. 2, p. 1322–1328. Citado na página 3.
- 4 RÅJ, T. et al. A survey on lidar scanning mechanisms. Electronics, MDPI, v. 9, n. 5,
- p. 741, 2020. Citado na página 3.
- 5 BOZHINOSKI, D. et al. Safety for mobile robotic systems: A systematic mapping study from a software engineering perspective.
- 6 ALATISE, M. B.; HANCKE, G. P. A review on challenges of autonomous mobile robot and sensor fusion methods. IEEE Access,
- 7 SILVA, S. P. P. da et al. Monocular vision aided depth map from rgb images to estimate of localization and support to navigation
- 8 ISMAIL, H. et al. Exploration-based slam (e-slam) for the indoor mobile robot using lidar. Sensors, MDPI, v. 22, n. 4, p. 1689, 20
- 9 BELKIN, I.; ABRAMENKO, A.; YUDIN, D. Real-time lidar-based localization of mobile ground robot. Procedia Computer Science

# CRONOGRAMA DE EXECUÇÃO

Met	a Atividad	e Especificação	Indicador(es)	Indicador Físico	Período de	e Execução
Wice	a Attividua	c Lopeomouşuo	Qualitativo(s)	Unid.de Medida Qtd	l. Início	Término
1	1	O objetivo desta etapa da metodologia consiste em realizar uma revisão bibliográfica dos estudos mais recentes no contexto relacionado ao problema em questão, com o foco de expandir e aprimorar o conhecimento atual sobre o tema.	s Revisão o Bibliográfica do	)	01/09/2023	30/10/2023
		Nesta etapa serão escolhidas as classes que serão utilizadas para classificação de objetos e serão vivos, também será adquirido, com o auxilidades escondos	) )			
2	1	da simulação computacional, um conjunto de dados sintético de objetos e seres com nuvens de pontos que serão relevantes para as etapas de treinamento das redes neurais. O preparo desse conjunto de dados e a compreensão deles também serão realizadas nessa atividade.	e Organização dos e dados de teste e e		01/11/2023	01/12/2023
3	1	Os dados brutos obtidos pelo LiDAR serão pré- processados para remover ruídos, corrigir distorções e realizar a segmentação dos objetos presentes nas nuvens de pontos. Serão aplicadas técnicas de filtragem, normalização e segmentação para preparar os dados para as etapas subsequentes.	dados inconsistentes e organização	,	15/12/2023	15/01/2024
4	1	Serão elaborados algoritmos utilizando abordagens de aprendizado profundo com o objetivo de obter uma localização precisa dos robôs móveis e uma navegação eficiente no ambiente. Serão exploradas arquiteturas de redes neurais convolucionais (CNNs), redes neurais recorrentes (RNNs) e outras técnicas de aprendizado profundo adequadas para processar as informações contidas nas nuvens de pontos adquiridas por meio do LiDAR.	Resultados de cada método avaliado.		15/01/2024	30/03/2024
5	1				01/04/2024	30/05/2024

Meta Atividade	e Especificaçã	ão		Indicador(es) Qualitativo(s)	Indicador Físico Unid.de Medida		de Execução Término
6 1	meio de controlado. desempenho eficiência desempenho comparação realizadas a resultados como Acurác e Especificid A presente e de artigos cieventos de quanto international Systems (IR publicação internacionai iniciativa o	o, como precisão de navegação, o dos algoritmo com métodos inálises estatística obtidos. Além da técnica escolada, Precisão, Sensade. etapa envolve a co entíficos destinado destaque tanto rernacional, come Automática (CB.	m um ambient as métricas d de locali- zação para avaliar as propostos er existentes. Serã as para validar o de avaliar lhida com métrica sibilidade, F1-Scor mpilação e redaçã os à submissão er no âmbito naciona o o Congress A) ou o IEEE/RS celligent Robots an ambém submeter ou conferência ou B. Com ess desta ferrament	e e e o Avaliação entre o métodos s realizada a s e o Artigo cientifico d para submissão e a relatórios finais s			24 30/08/2024
			PLANO DE API	LICAÇÃO			
Classificação (	da Despesa	Especificação		• •	npus Propon	ente (R\$)	Total (R\$)
TOTAIS			0 (	0			0
Anexo A							
<del>-</del>							
		ı	MEMÓRIA DE O	CÁLCULO			
	ÃO DE DESPI			CÁLCULO DE MEDIDA QUAN	IT. VALOR U	NITÁRIO V	ALOR TOTAL
	ÃO DE DESP				IT. VALOR U	NITÁRIO V	ALOR TOTAL
CLASSIFICAÇ	ÃO DE DESPI				IT. VALOR U	NITÁRIO V. -	ALOR TOTAL
CLASSIFICAÇ	ÃO DE DESPI				IT. VALOR U	NITÁRIO V	ALOR TOTAL
CLASSIFICAÇ	ÃO DE DESPI				IT. VALOR U	NITÁRIO V	ALOR TOTAL
CLASSIFICAÇ	ÃO DE DESPI				IT. VALOR U	NITÁRIO V	ALOR TOTAL
CLASSIFICAÇ	ÃO DE DESPI				IT. VALOR U	NITÁRIO V	ALOR TOTAL
CLASSIFICAÇ	ÃO DE DESPI				IT. VALOR U	NITÁRIO V	ALOR TOTAL
CLASSIFICAÇ	ÃO DE DESPI				IT. VALOR U	NITÁRIO V	ALOR TOTAL
CLASSIFICAÇ	ÃO DE DESPI				IT. VALOR U	NITÁRIO V	ALOR TOTAL
CLASSIFICAÇ	ÃO DE DESP				IT. VALOR U	NITÁRIO V	ALOR TOTAL
CLASSIFICAÇ	ÃO DE DESP				IT. VALOR U	NITÁRIO V	ALOR TOTAL