

# 2D激光slam算法在室内建图对比

**分** 2024-01-18

## 目录

- ・引言
- · 2D激光SLAM算法原理及分类
- 室内建图方法及对比分析
- ・实验设计与实现
- 实验结果分析与讨论
- ・结论与展望



引言

Chapter >>>>





#### SLAM技术需求

随着机器人技术的快速发展,自主导航已成为机器人领域的研究热点。SLAM(Simultaneous Localization and Mapping)技术作为实现机器人自主导航的关键,对于提高机器人的智能化水平具有重要意义。

#### 室内环境挑战

室内环境存在复杂的结构、多样的物体和光照变化等挑战,使得室内建图成为SLAM技术研究的难点。

#### 2D激光SLAM优势

2D激光SLAM算法利用激光雷达传感器获取环境信息,具有精度高、稳定性好、适用性强等优点,在室内建图领域具有广泛的应用前景。



### 国内外研究现状及发展趋势

#### 国外研究现状

国外在2D激光SLAM算法方面起步较早,已经形成了较为成熟的理论体系,并在实际应用中取得了显著成果。例如,Hector-SLAM、Karto-SLAM等算法在机器人自主导航领域得到了广泛应用。

#### 国内研究现状

国内在2D激光SLAM算法方面的研究相对较晚,但近年来发展迅速。国内学者在算法改进、优化和实际应用等方面取得了重要进展,如基于图优化的SLAM算法、基于深度学习的SLAM算法等。

#### 发展趋势

未来2D激光SLAM算法的研究将 更加注重实时性、精度和鲁棒性 的提升,同时结合深度学习、视 觉SLAM等多模态传感器信息进 行融合,以实现更加智能、高效 的室内建图。

### 研究内容、目的和方法





#### 研究内容

本文旨在对比分析不同2D激光SLAM算法在室内建图中的应用效果,包括算法原理、性能评估、实验结果等方面。



#### 研究目的

通过对比研究,揭示不同2D激光SLAM算法在室内建图中的优缺点,为实际应用提供理论支持和参考依据。同时,针对现有算法的不足,提出改进和优化建议,推动2D激光SLAM技术的发展。



#### 研究方法

本文采用文献综述、理论分析、实验验证等方法进行研究。 首先通过文献综述了解国内外研究现状和发展趋势;其次, 对不同2D激光SLAM算法的原理进行详细阐述;最后,设 计实验方案,对不同算法进行性能评估和对比分析。



# 2D激光SLAM算法原理及分类

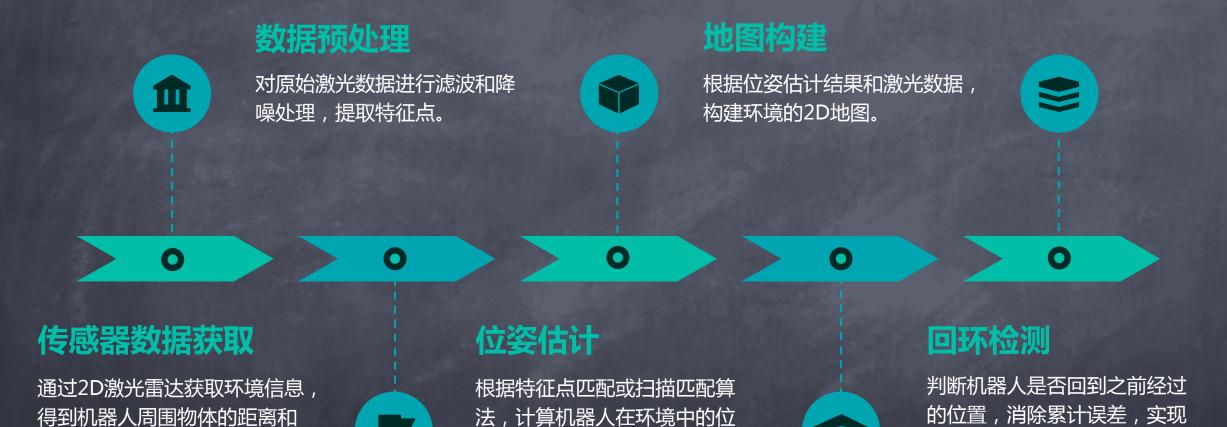






角度数据。

### 2D激光SLAM算法原理



姿变化。

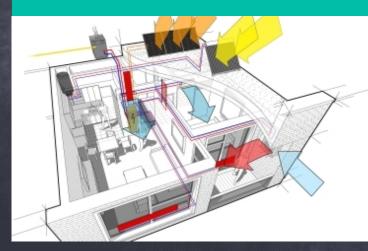
全局一致性地图构建。



### 2D激光SLAM算法分类

#### 基于滤波的方法

如扩展卡尔曼滤波(EKF)和粒子滤波(PF),通过预测和更新步骤递推估计机器人位姿。



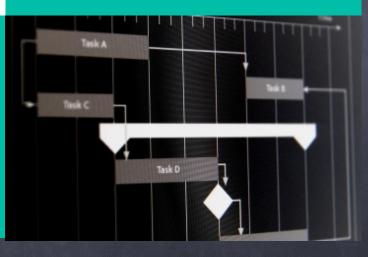


#### 基于图优化的方法

将SLAM问题转化为图优化问题,通过最小化重投影误差或扫描匹配误差来优化机器人位姿和地图。

#### 基于深度学习的方法

利用神经网络提取激光数据特征,结合传统SLAM算法进行位姿估计和地图构建。





### 典型2D激光SLAM算法介绍

Google开源的SLAM算法,采用 图优化方法,支持多传感器融合 和大规模地图构建。

一种基于图优化的方法,通过稀 疏位姿调整和回环检测实现全局 一致性地图构建。 **Hector SLAM** 

Cartographer

**GMapping** 

**Karto SLAM** 

一种基于优化的方法,通过多层 扫描匹配和地图更新策略实现高 精度地图构建。

基于粒子滤波的SLAM算法,适用于小型环境和低成本机器人平台。



# 室内建图方法及对比分析







### 基于几何特征的室内建图方法

#### 特征提取

优点

利用2D激光雷达扫描数据,提取 环境中的几何特征,如线、角等。

计算量较小,实时性较好;对环

境的几何结构有较好的表达能力。

# 01 02 03 04

#### 数据关联

将提取的特征与地图中的已有特征进行关联,以实现地图的增量式构建。

#### 缺点

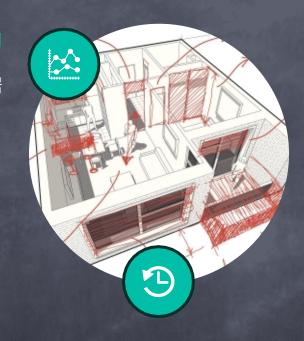
对环境中的动态物体和光照变化 较为敏感;对于复杂环境的建图 效果可能不佳。



### 基于深度学习的室内建图方法

#### 数据驱动

利用深度学习模型从大量数据 中学习室内环境的特征表示。





#### 优点

能够处理复杂环境和动态物体,对光照变化鲁棒性较好;可以实现端到端的建图,简化了建图流程。

#### 端到端建图

通过深度学习模型直接输出室 内环境的地图,无需显式提取 几何特征。

#### 缺点

需要大量的训练数据,且模型 训练时间较长;对于某些特定 环境的建图效果可能不佳。 以上内容仅为本文档的试下载部分,为可阅读页数的一半内容。如要下载或阅读全文,请访问: <a href="https://d.book118.com/668130123143006075">https://d.book118.com/668130123143006075</a>