



资源受限下的精准导航：轻量化 视觉SLAM系统设计与评估

从核心原理到高效实践

汇报人：李杰

项目类型：毕业设计开题答辩



项目目标：设计一套资源受限下的轻量化视觉SLAM系统

VI-SLAM：现代自主技术的引擎



无人机自主飞行

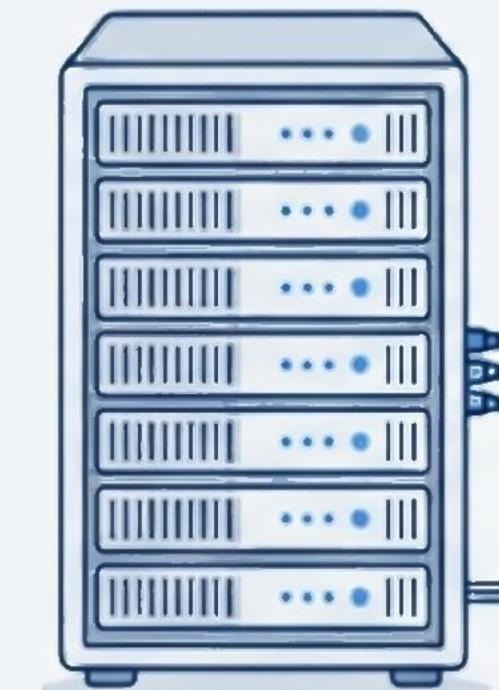


增强/虚拟现实



移动机器人导航

核心挑战：性能与便携性的鸿沟



高性能服务器

性能鸿沟



Jetson Nano(边缘设备)

- 有限的CPU算力
- 紧张的内存容量
- 严格的功耗预算

基本原理：光流法如何让像素讲述运动的故事



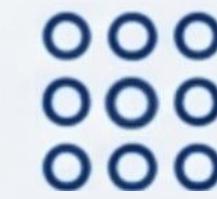
亮度恒定

同一空间点在不同图像中的亮度保持不变。



小运动

相邻帧之间，点的位置变化非常微小。这使得灰度对位置的偏导数可以用前后帧的灰度变化来近似。



空间一致

邻近的点在图像中也相邻，并且运动相似。这为Lucas-Kanade 等方法提供了求解约束。

现有技术版图：现代VI-SLAM系统巡礼

VINS-Fusion



核心方法
优化式
(Optimization-based)



传感器支持
单目/双目+IMU



关键特性
IMU预积分，多传感器融合框架

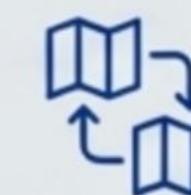
ORB-SLAM3



核心方法
优化式
(Optimization-based)



传感器支持
单目/双目/RGB-D+IMU



关键特性
多地图系统，高召回率位
置识别

Basalt



核心方法
优化式
(Optimization-based)



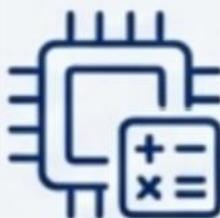
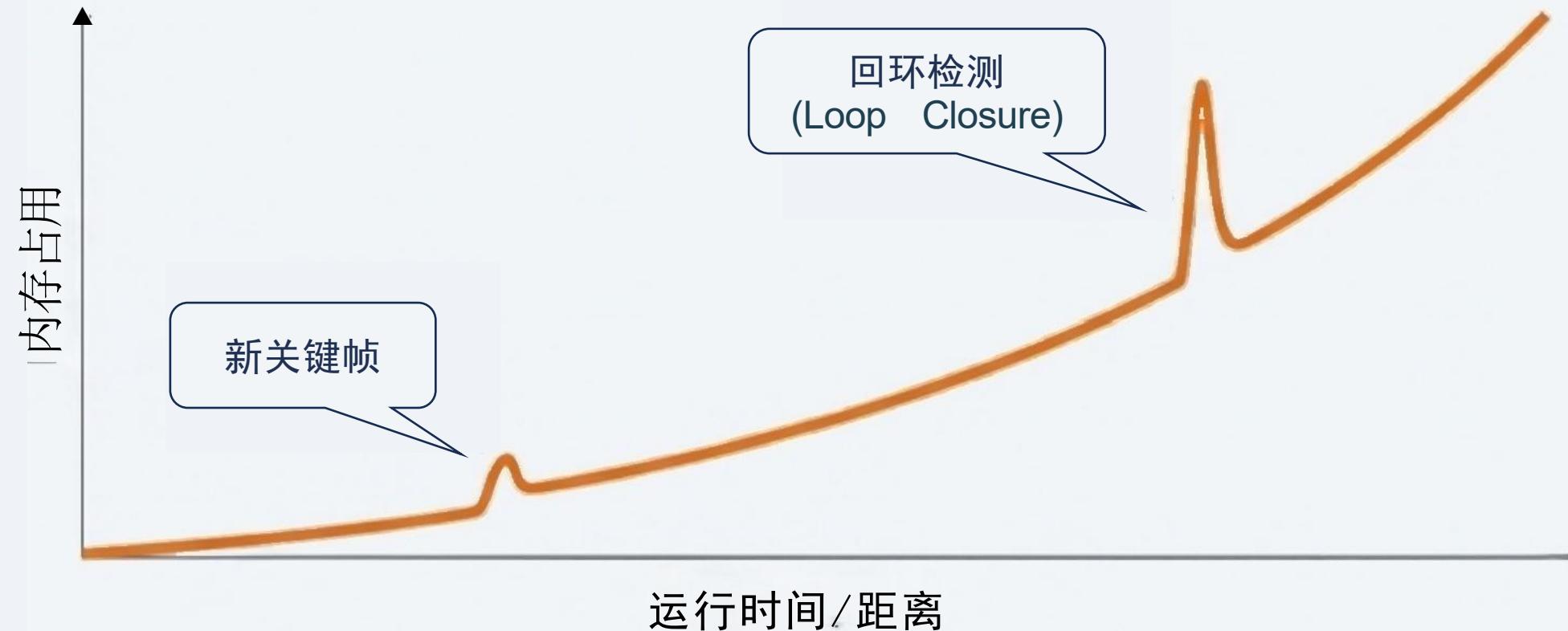
传感器支持
双目 + IMU



关键特性
提取VIO信息用于后续
离线建图

性能瓶颈：为何强大的系统难以“轻装上阵”？

在大规模或长时间运行时，计算与内存开销成为主要瓶颈。



后端优化(Back-end Optimization)
非线性优化的计算复杂度高，尤其是在回环或全局优化时，会引发CPU负载突增。



地图点累积(Map Point Accumulation)
全局地图中的地图点数量持续增长，导致内存消耗无限制地攀升，对资源受限的机器人构成巨大挑战。



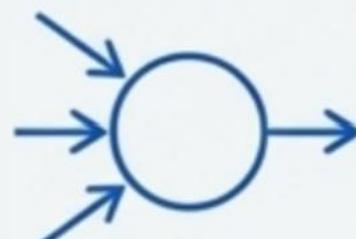
回环检测(Loop Closure)
搜索和验证回环需要大量计算资源，造成周期性的高CPU负载。

理想的实验平台：选择OpenVINS作为研究与快速原型验证的基石



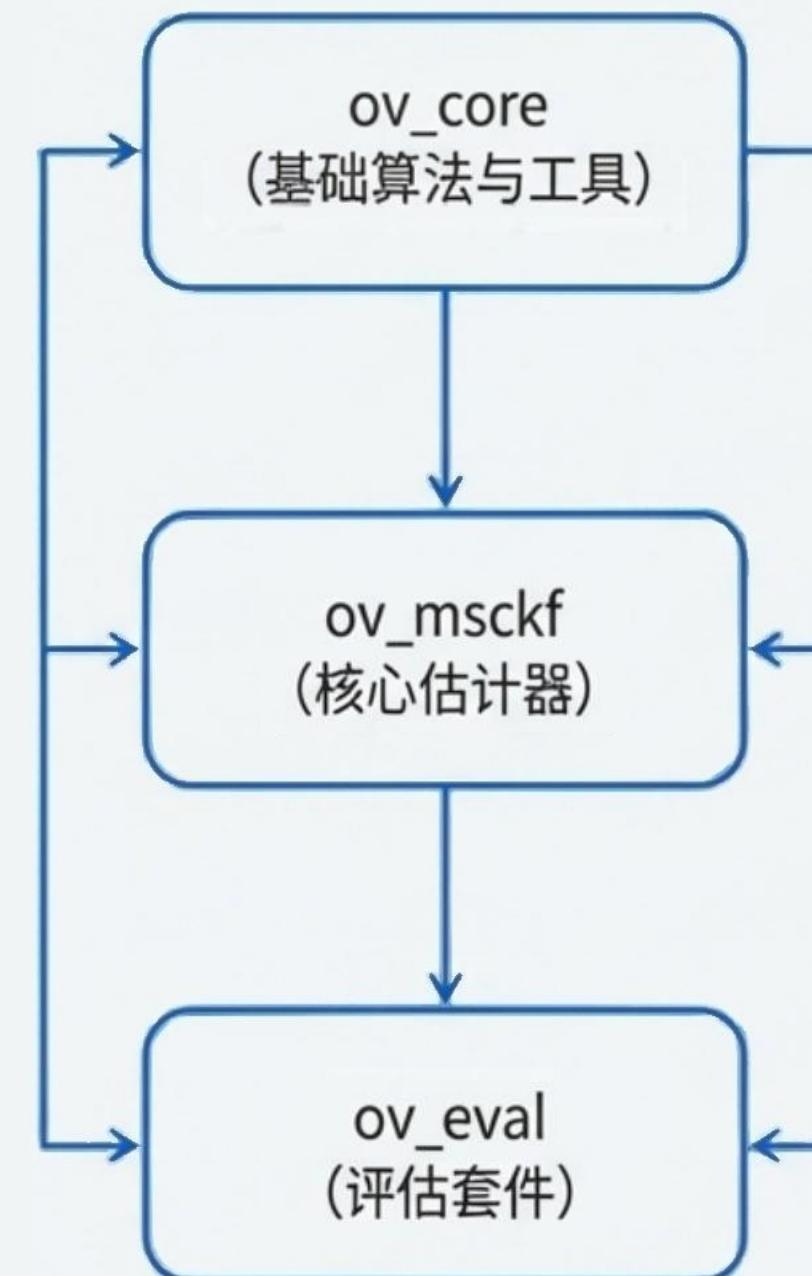
模块化架构 (Modular Architecture)

清晰的组件划分 (`ov_core`, `ov_msckf`, `ov_eval`), 便于替换和扩展。



基于多状态约束卡尔曼滤波 (MSCKF-based)

以滤波为核心, 为状态管理优化提供了不同于优化式方法的思路。



流形上的状态表示 (On-Manifold State Representation)

理论严谨, 保证状态更新的正确性。



完备的文档与理论支持 (Comprehensive Documentation & Theory)

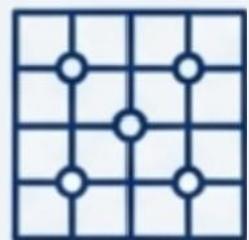
详尽的文档和推导, 极大地降低了二次开发的门槛。

轻量化策略一：自适应前端——更智能的特征跟踪



动态特征数量控制 (Dynamic Feature Count)

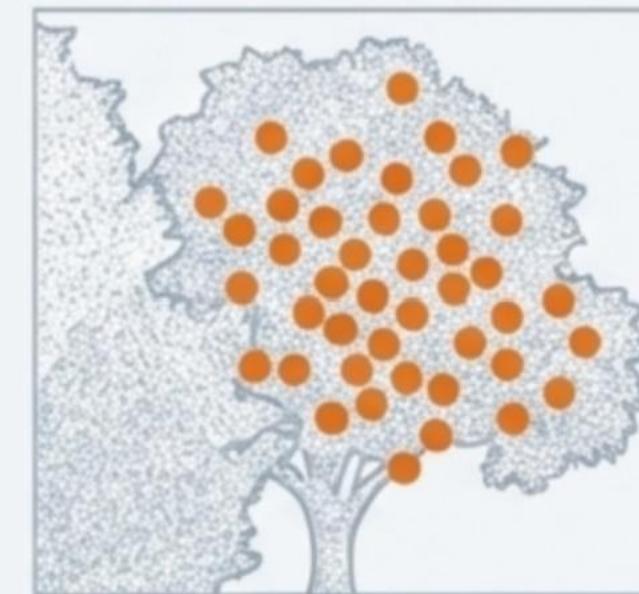
根据场景纹理的复杂度和当前处理负载，自适应地调整每帧提取和维护的特征点数量上限。



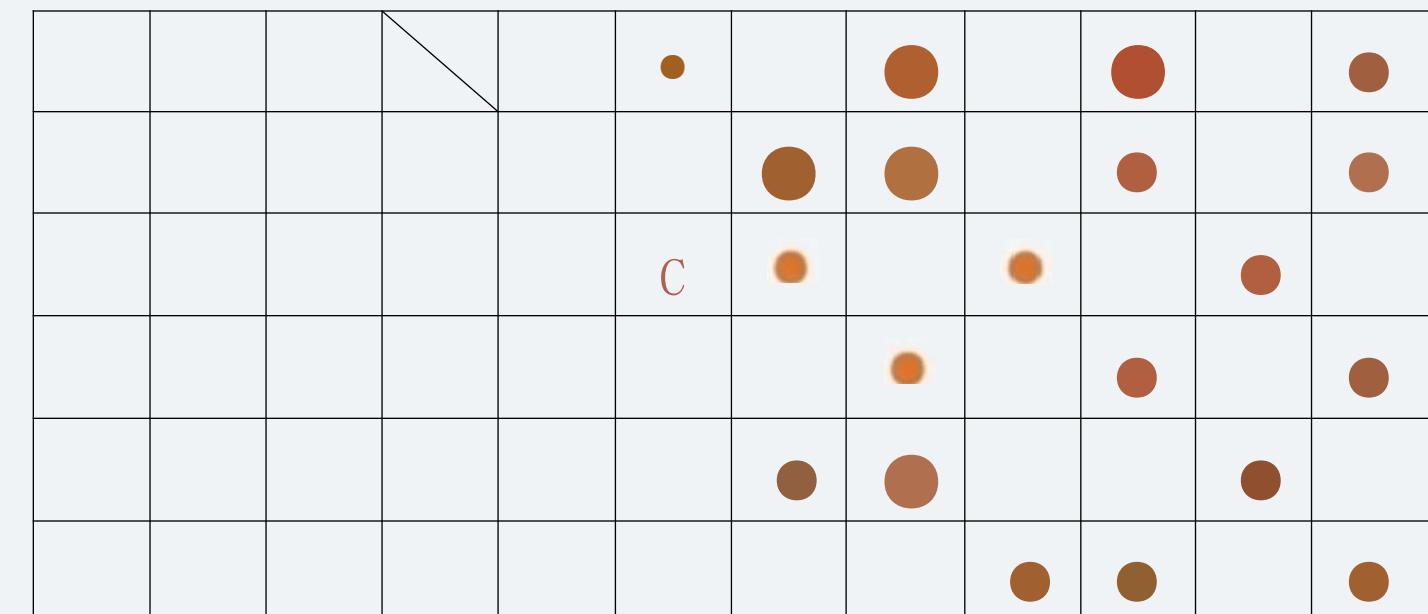
基于网格的均匀化 (Grid-based Bucketing)

将图像划分为网格，在每个网格内提取特征点，确保特征在图像中分布均匀。这不仅避免了特征点在纹理丰富区域的扎堆，还提高了后续位姿估计的几何约束质量。

优化前：特征点扎堆



优化后：特征点均匀分布



轻量化策略二：驯服后端复杂度——高效的状态管理

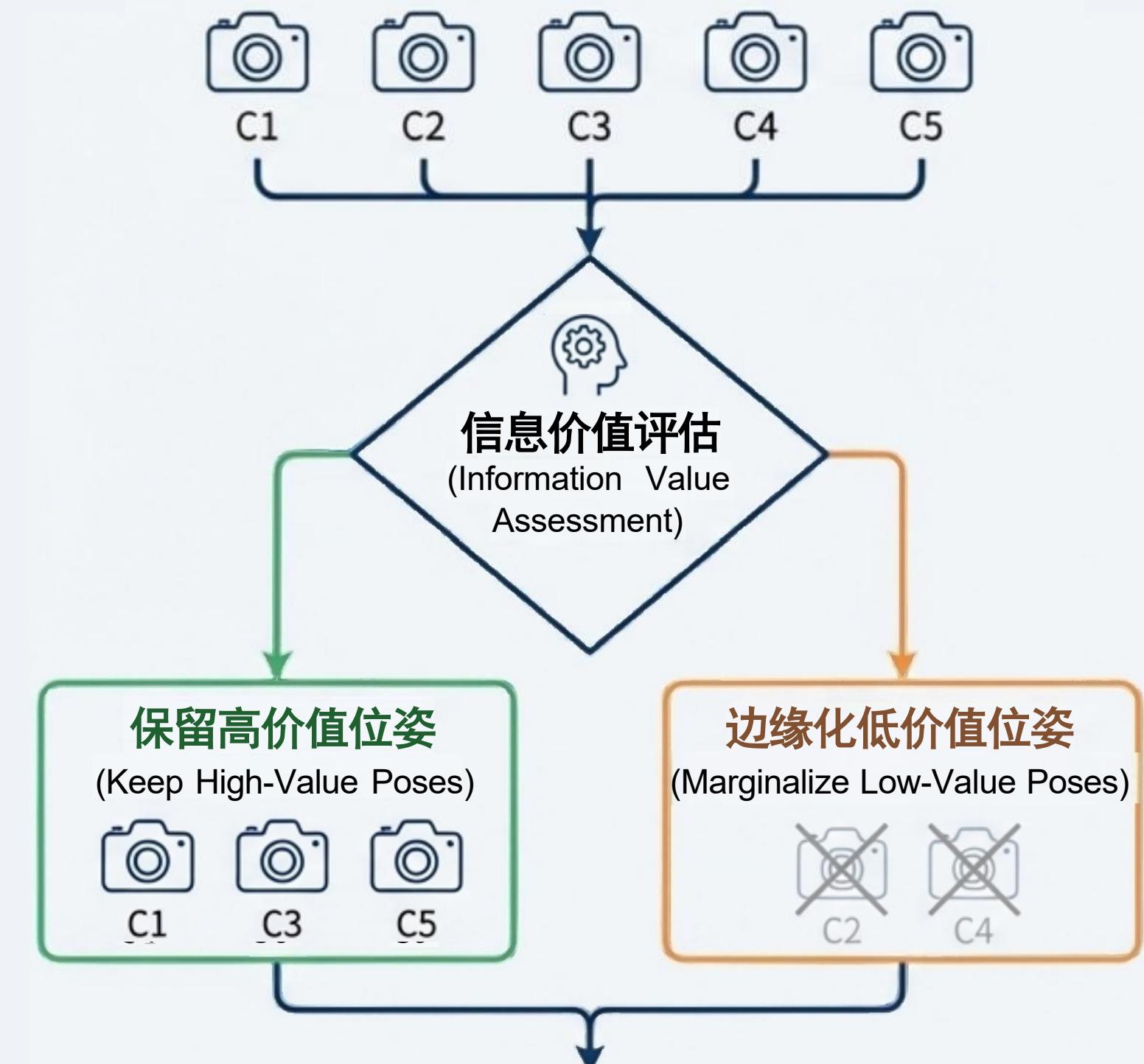
面临的问题

在MSCKF中，每次相机位姿的克隆都会导致状态协方差矩阵的维度增长 (N^2 复杂度)，使得滤波更新的计算成本迅速增加。

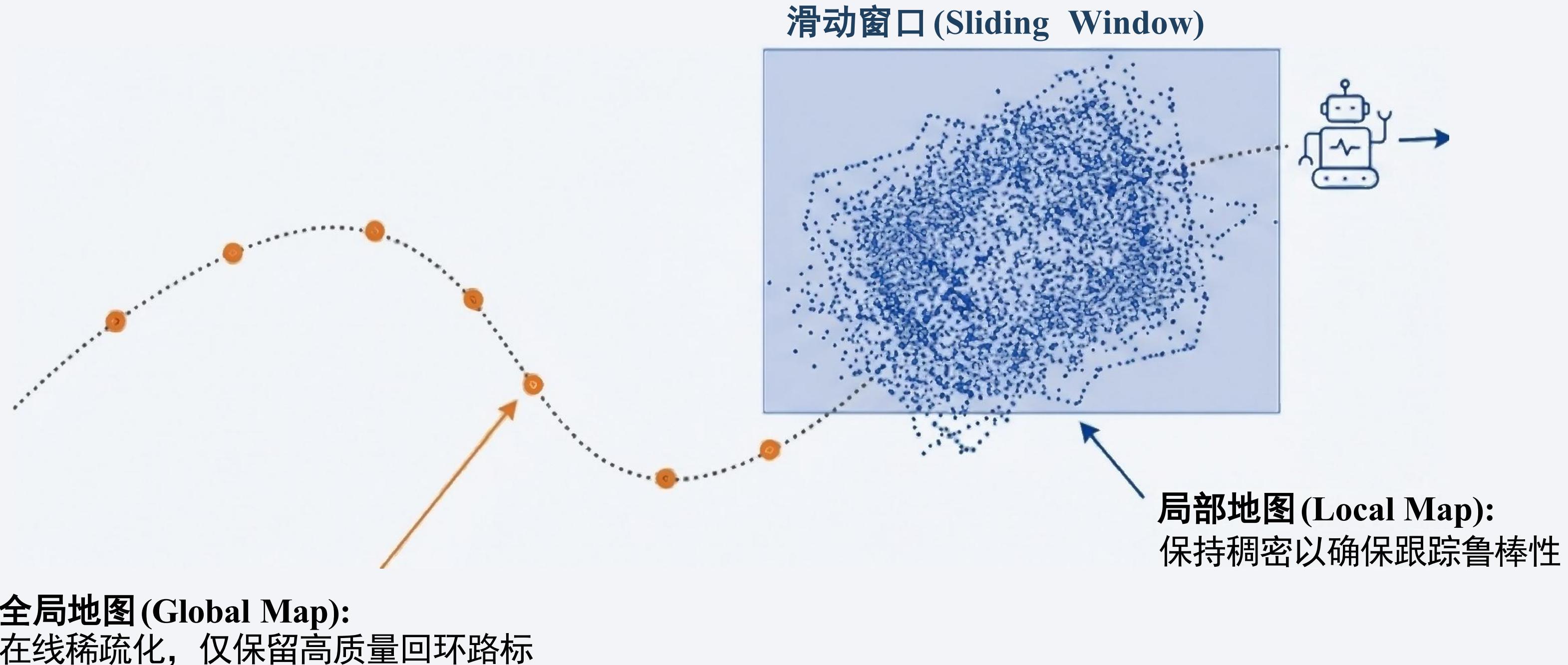
解决方案：智能化的状态边缘化 (Intelligent State Marginalization)

抛弃简单的先进先出 (FIFO)：传统方法会简单地移除最旧的相机状态。

引入信息价值评估：优先保留能为特征点三角化提供高信息价值的状态(例如，具有更大视差角、更好观测几何构型的相机位姿)，并边缘化掉冗余或信息量低的状态。



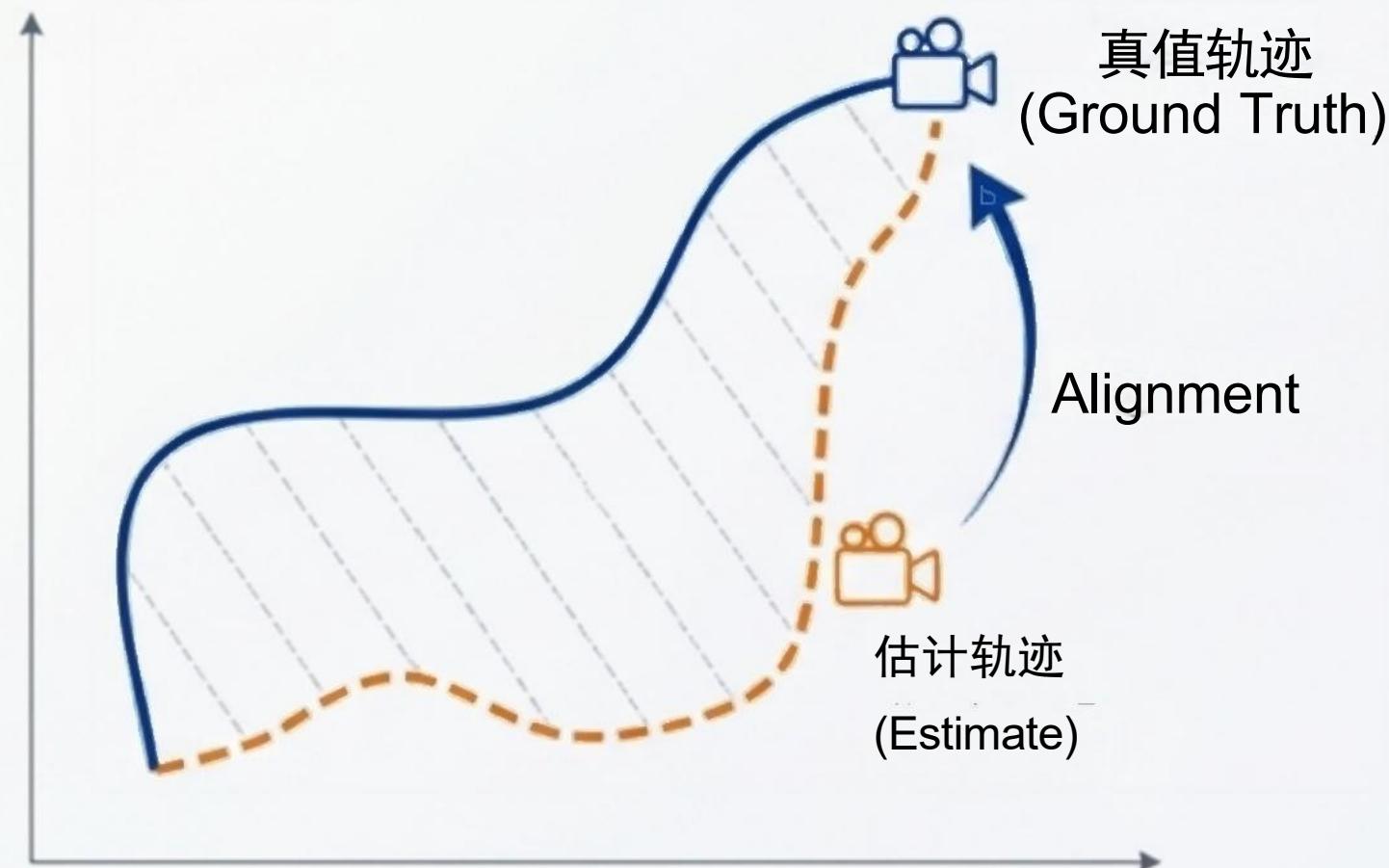
轻量化策略三：精简地图——滑动窗口地图稀疏化



成功的度量：SLAM精度评价指标

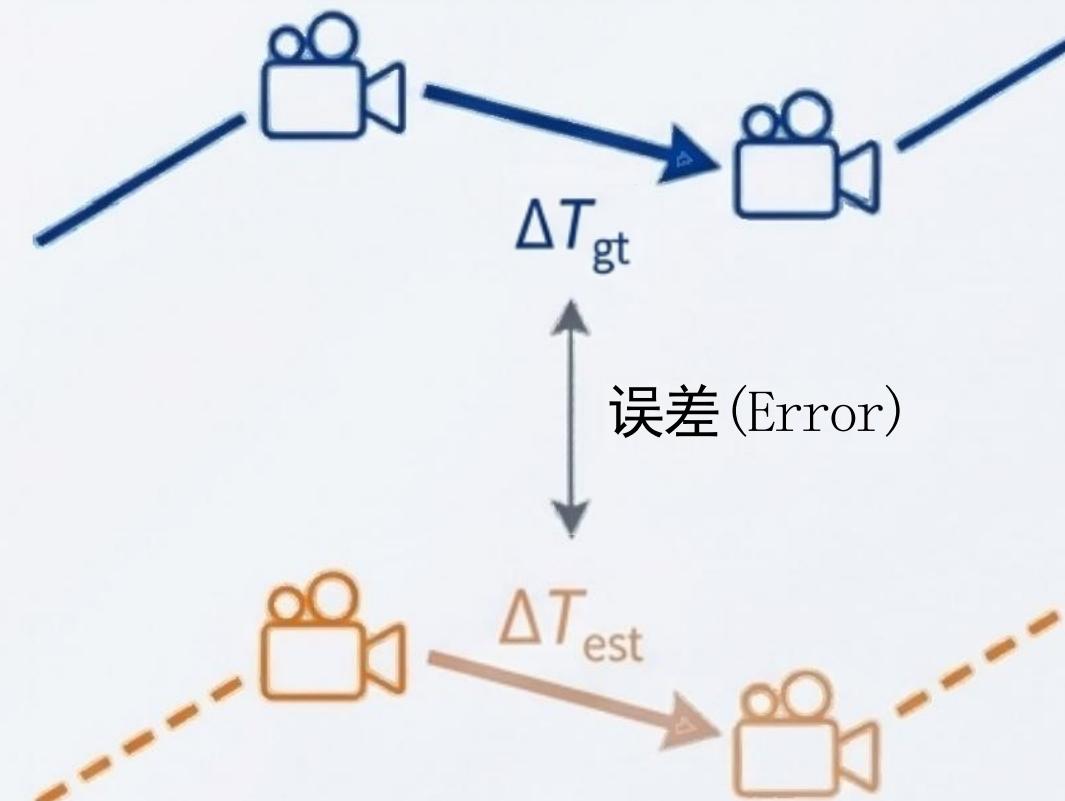
绝对轨迹误差 (ATE-Absolute Trajectory Error)

用途：衡量轨迹的全局一致性，反映估计轨迹与真实轨迹的整体差异。



相对位姿误差 (RPE-Relative Pose Error)

用途：衡量里程计的局部精度，评估在固定时间间隔内的漂移情况。



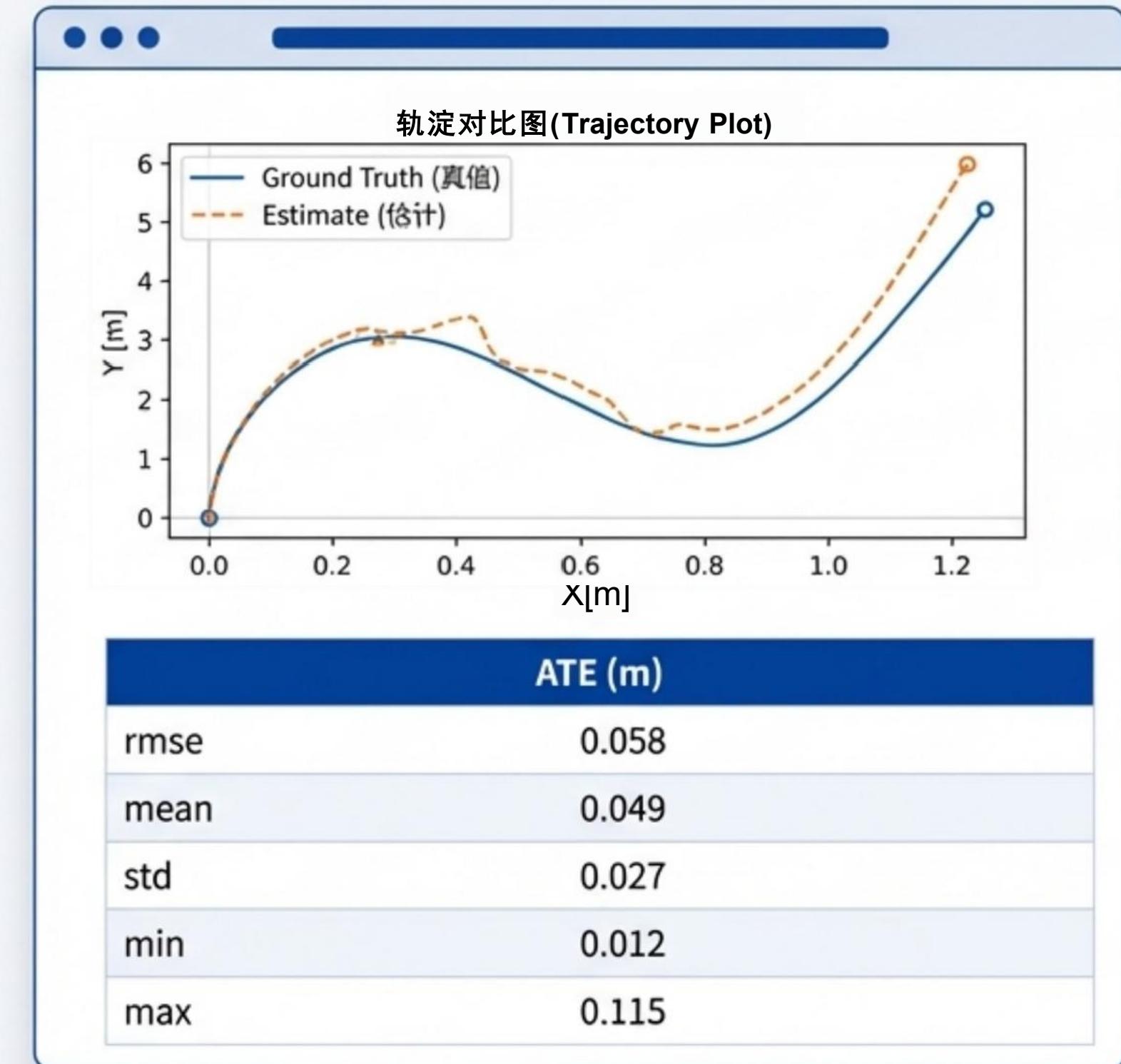
趁手的工具：使用“evo”套件进行标准化评估



evo是一个用里程计和SLAM 轨迹评估的Python 工具包，已成为该领域的标准。

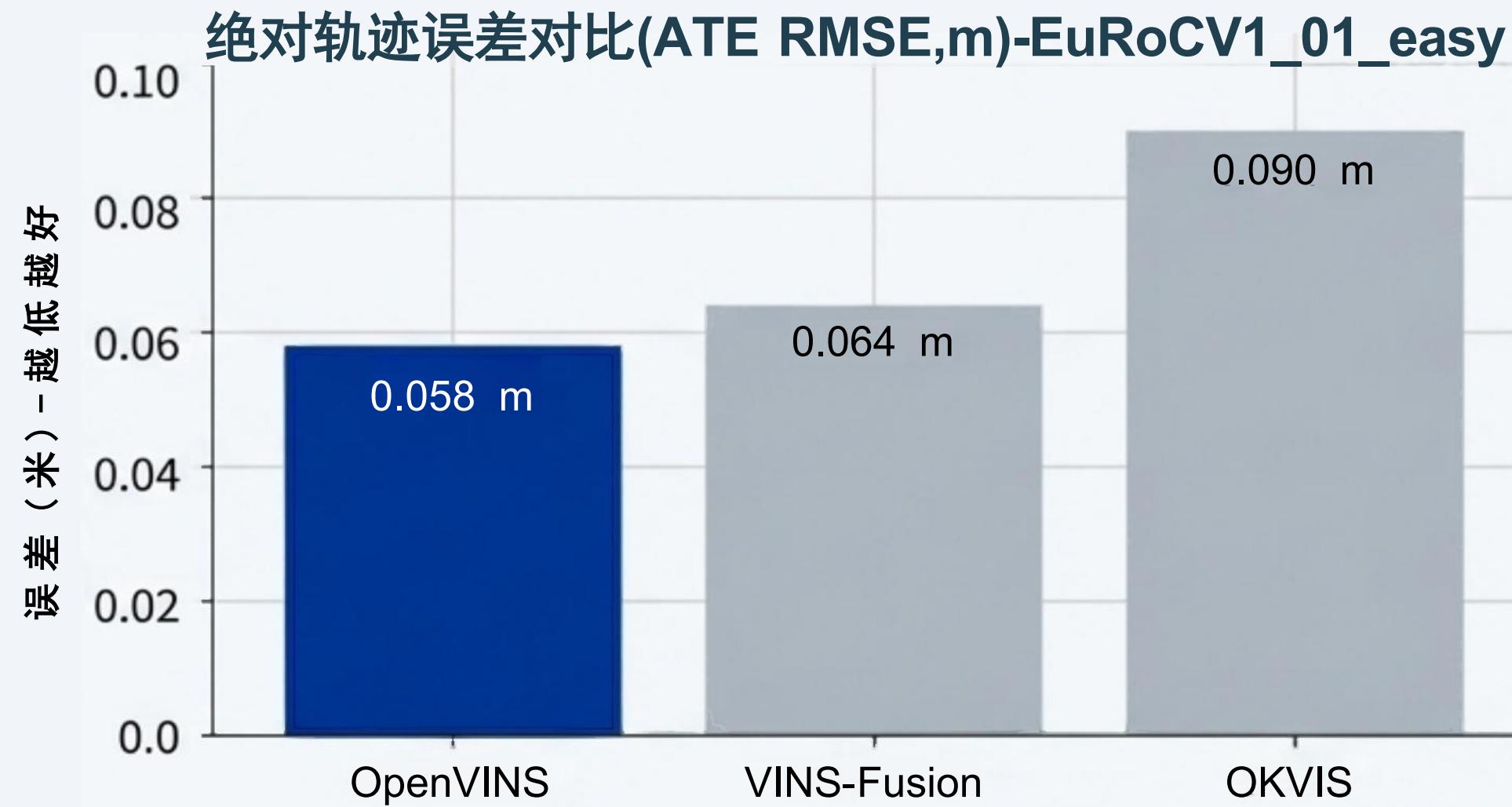
功能：

支持多种轨迹格式 (TUM,KITTI,EuRoC),
计算ATE/RPE等多种指标，
并提供丰富的可视化功能。



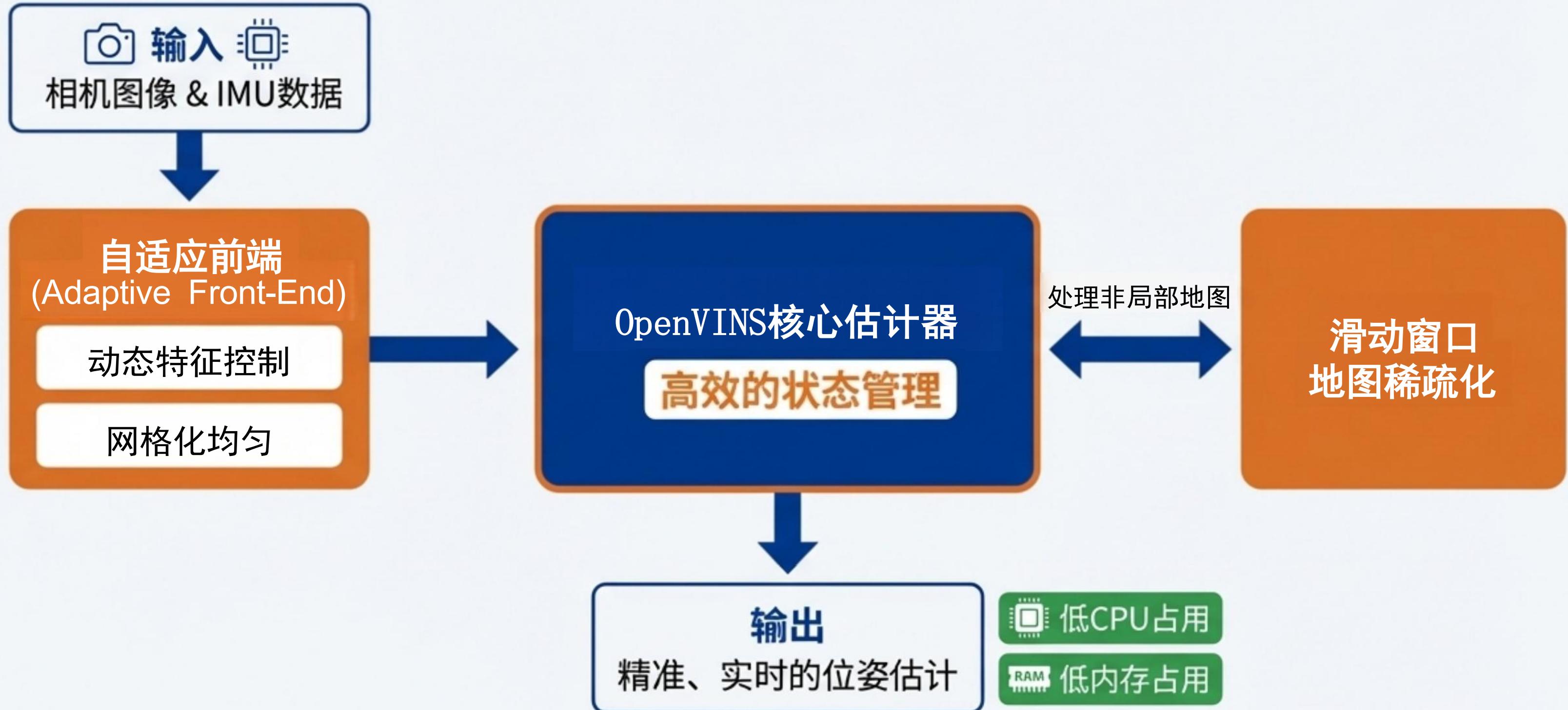
基准测试：OpenVINS 的性能几何？

我选择的平台本身就提供了业界领先的精度，这为我的轻量化工作奠定了坚实的基础。



结论：数据表明，OpenVINS 在单目模式下的平移误差优于或持平于 VINS-Fusion 和 OKVIS，证明了其高精度的基线性能。

集大成：轻量化VI-SLAM系统蓝图



结论与展望

本课题拟围绕资源受限硬件平台上的视觉-惯性 SLAM 系统，系统性研究轻量化定位与地图构建方法。

通过引入自适应前端特征处理、高效的后端状态管理机制以及在线地图稀疏化策略，构建一套面向嵌入式与边缘设备的轻量化 VI-SLAM 技术方案。

预期通过在 EuRoC MAV 与 TUM-VI 等公开数据集上的对比实验验证，在定位精度保持在可接受范围内的前提下，该方案能够有效降低系统的 CPU 计算负载与内存占用，并提升在资源受限环境中的实时性与运行稳定性。

本研究预计形成以下阶段性成果：

完成经典 VI-SLAM 系统的复现与基线性能评测；

实现并评估多种轻量化策略在前端、后端与地图管理模块中的作用效果；

在 Jetson Nano 等限算力平台上完成端到端部署与性能验证，为轻量化 VI-SLAM 的工程应用提供实验依据。

精准与轻量，并行不悖

通过智能的系统设计，在嵌入式设备上释放SLAM的全部潜力。



宁波大学
NINGBO UNIVERSITY

汇报完毕
谢谢评委老师

