1. 按大方向
2. 多传感器融合，如视觉+IMU
3. 语义SLAM（x，得用GPU，暂时不考虑）
4. 基于特征的语义
5. 基于深度学习语义
6. DLSLAM（x，得用GPU，暂时不考虑）

目前深度学习结合SLAM有3个方向

* 用深度学习方法替换传统SLAM一个或几个模块特征提取，如特征匹配，提高特征点稳定性，提取点线面等不同层级的特征点，深度估计，位姿估计，重定位；
* 在传统SLAM之上加入语义信息，如图像语义分割，语义地图构建；
* 端到端的SLAM，端到端是输入image输出action，没有定位和建图。 如机器人自主导航（深度强化学习）等。

1. 多机器人（x，硬件多，太复杂）
2. AR（x，得用GPU，不考虑）
3. VR（x，得用GPU，不考虑）
4. 三维重建
5. 按传感器
6. 单目
7. 双目
8. 深度
9. 基于特征
10. 点云融合，PCL
11. 三维建图（x，侧重于建图，得用GPU，暂时不考虑）
12. 按环节
13. 前端
14. 特征：特征提取和匹配
15. 半直接法：特征提取+光流法匹配
16. 直接法：光流法
17. 后端
18. 回环检测
19. 建图
20. 稀疏
21. 半稠密
22. 稠密：可用于避障、路径规划和导航
23. 按问题
24. 检测错误地标，如何处理测量空间的异常值
25. 动态环境
26. 非结构环境
27. 对负信息的利用
28. 数据关联
29. 传感器捕捉到信息不确定
30. 为了在实际环境中工作需要保证实时性
31. 疑问
32. 应该怎么选方向？选容易出论文的方向，还是更具实用意义的？
33. 先跑起来，问题导向
34. 查阅大量论文搞清别人怎么做，然后决定做什么
35. 双管齐下，更侧重哪个
36. 目的：学SLAM为什么？解决什么实际问题？

自己是想用在机器人上，视觉SLAM对现在机器人主要有什么帮助呢？

1. 在自己实验室跑，遇到问题解决问题
2. 在公开数据集上跑，提高公开数据集分数
3. 什么方向适合一个人做？适合当前实验条件？
4. 不做的方向关注一下？
5. 多传感器融合、前端这种可以怎么出论文？

应用多传感器或特征解决某特定场景问题，尽量适应大多数场景，解释该方法为什么适合？它适合哪些场景？

1. 解决某种特定场景问题：把某算法用到自己实验室场景，有问题，然后设计方法解决问题。实验室场景该怎么设置
2. 在某公开数据集测试存在问题，然后解决问题
3. 1
4. 1