### # 准备工作

构造 BA 问题实例;

输入N个相机 pose 节点;

输入 M 个地标 position 节点;

输入 K 个相机 pose 节点与地标 position 节点约束的二元边;

为 M 个地标节点分别构造 landmark block 实例;

## # 初始化 landmark block

for 每一个 landmark block 实例:

基于当前相机 pose 和地标 position 计算误差r;

计算观测误差对相机 pose 和地标 position 的雅可比矩阵  $J_n$ 和  $J_n$ ;

对 $J_1$ 进行QR分解,得到 $Q_1$ 、 $Q_2$ 、 $R_1$ 、 $R_2$  ( $R_2$ 为零矩阵);

计算对应位置元素,构造 landmark block 矩阵如下:

$$A = \begin{bmatrix} Q_1^T J_p & R & Q_1^T r \\ Q_2^T J_p & 0 & Q_2^T r \end{bmatrix}$$

end for

# # 初始化 LM 求解器

初始化 LM 算法相关参数,主要确定阻尼因子 $\lambda$  的初值;初始化迭代失败计数器 cnt = 0;

#### # 开始迭代

for 循环至最大迭代次数:

#### # 计算整体增量

for 每一个 landmark block 实例:

为 landmark block 矩阵 A 添加 LM 算法的阻尼因子  $\lambda$  , 得如下矩阵:

$$\hat{A} = \begin{bmatrix} Q_1^T J_p & R & Q_1^T r \\ Q_2^T J_p & 0 & Q_2^T r \\ 0 & \sqrt{\lambda} D & 0 \end{bmatrix}$$

采用吉文斯矩阵 $Q_{\lambda}$ 消除 $\hat{A}$ 中的 $\sqrt{\lambda}D$ 部分,使其形式上类似于A矩阵:

$$B = Q_{\lambda} \hat{A} = \begin{bmatrix} \hat{Q}_1^T J_p & \hat{R} & \hat{Q}_1^T r \\ \hat{Q}_2^T J_p & 0 & \hat{Q}_2^T r \end{bmatrix}$$

基于以下待求解问题,构造每个 landmark block 的增量方程,即为每个 landmark block 计算  $J_n^T \hat{Q}_2 \hat{Q}_2^T J_n$  和  $J_n^T \hat{Q}_2 \hat{Q}_2^T r$ :

$$\Delta x_p = \min_{\Delta x_p} \left\| \hat{Q}_2^T r + \hat{Q}_2^T J_p \Delta x_p \right\|^2 = solve \left\{ \left[ J_p^T \hat{Q}_2 \hat{Q}_2^T J_p \right] \Delta x_p = -J_p^T \hat{Q}_2 \hat{Q}_2^T r \right\}$$

end for

# # 叠加所有 landmark block 的增量方程,得到整体 LM 增量方程

for 每一个 landmark block 实例:

$$b = \sum -J_p^T \hat{Q}_2 \hat{Q}_2^T r$$

$$H = \sum \boldsymbol{J}_{p}^{T} \hat{\boldsymbol{Q}}_{2} \hat{\boldsymbol{Q}}_{2}^{T} \boldsymbol{J}_{p}$$

end for

采用 PCG 求解器求解以下问题,得到所有相机 pose 的增量  $\Delta x_p$ :

$$H\Delta x_{p} = b$$

for 每一个 landmark block 实例:

将对应于当前 landmark 的相机 pose 的增量  $\Delta x_p$  代入如下公式,得到当前 地标 position 的增量  $\Delta x_l$ :

$$\Delta x_l = -\hat{R}_1^{-1} \left( \hat{Q}_1^T r + \hat{Q}_1^T J_p \Delta x_p \right)$$

end for

## # 更新状态向量并计算新的误差

叠加所有 landmark block 计算所得增量,更新相机 pose 和地标 position 的节点存储数据,并为之前的做备份;

for 每一个 landmark block 实例:

基于当前相机 pose 和地标 position 计算误差r;

end for

计算总误差与平均误差;

#### # 衡量是否满足提前终止条件

if 平均误差足够小 or 平均误差改变量足够小 or 增量足够小 or 达到最大 迭代次数:

终止迭代;

# # 评价本次迭代结果,并作对应选择

if 基于总误差和线性化的效果,认为此步可通过:

迭代失败计数器清空计数;

for 每一个 landmark block 实例:

计算观测误差对相机 pose 和地标 position 的雅可比矩阵  $J_p$  和  $J_l$ ; 对  $J_l$  进行 QR 分解,得到  $Q_1$  、  $Q_2$  、  $R_1$  、  $R_2$  (  $R_2$  为零矩阵); 计算对应位置元素,构造 landmark block 矩阵如下:

$$A = \begin{bmatrix} Q_1^T J_p & R & Q_1^T r \\ Q_2^T J_p & 0 & Q_2^T r \end{bmatrix}$$

end for

else:

迭代失败计数器自加一;

读取相机 pose 和地标 position 的节点的备份数据;

利用保存的吉文斯矩阵  $Q_{\lambda}$  对 landmark block 矩阵进行回退,并去除其中的  $\sqrt{\lambda}D$  部分:(若对 A 已有保存,则可不用此步)

$$\hat{A} = Q_{\lambda}^{T} \begin{bmatrix} \hat{Q}_{1}^{T} J_{p} & \hat{R} & \hat{Q}_{1}^{T} r \\ \hat{Q}_{2}^{T} J_{p} & 0 & \hat{Q}_{2}^{T} r \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} Q_{1}^{T} J_{p} & R & Q_{1}^{T} r \\ Q_{2}^{T} J_{p} & 0 & Q_{2}^{T} r \\ 0 & \sqrt{\lambda} D & 0 \end{bmatrix}$$

调整 LM 算法阻尼因子λ的数值:

end if

if 迭代连续失败次数 > 阈值: 求解失败,终止迭代;

end for

# 完成 LM 迭代计算