



深蓝学院  
shenlanxueyuon.com

# 从零手写VIO-第九期 第六章作业 思路讲解

主讲人 常鑫



## 基础题

- ① 证明式(15)中, 取  $y = u_4$  是该问题的最优解。提示: 设  $y' = u_4 + v$ , 其中  $v$  正交于  $u_4$ , 证明

$$y'^T D^T D y' \geq y^T D^T D y$$

该方法基于奇异值构造矩阵零空间的理论。

- ② 请依据本节课公式, 完成特征点三角化代码, 并通过仿真测试

## 提升题

- ① 请对测量值加上不同噪声 (增大测量噪声方差), 观察最小奇异值和第二小奇异值之间的比例变化, 并绘制比例值的变化曲线。
- ② 固定噪声方差参数, 将观测图像帧扩成多帧 (如 3, 4, 5 帧等), 观察最小奇异值和第二小奇异值之间的比例变化, 并绘制比例值的变化曲线。

### 三角化的数学描述

- 由于  $\mathbf{D} \in \mathbb{R}^{2n \times 4}$ , 在观测次于大于等于两次时, 很可能  $\mathbf{D}$  满秩, 无零空间。
- 寻找最小二乘解:

$$\min_{\mathbf{y}} \|\mathbf{D}\mathbf{y}\|_2^2, \quad s.t. \|\mathbf{y}\| = 1 \quad (14)$$

解法: 对  $\mathbf{D}^\top \mathbf{D}$  进行 SVD:

$$\mathbf{D}^\top \mathbf{D} = \sum_{i=1}^4 \sigma_i^2 \mathbf{u}_i \mathbf{u}_i^\top \quad (15)$$

其中  $\sigma_i$  为奇异值, 且由大到小排列,  $\mathbf{u}_i, \mathbf{u}_j$  正交。

## 方法一：奇异值分解

$$D^T D = U \Sigma U^T = [u_1, u_2, u_3, u_4] \begin{bmatrix} \sigma_1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \sigma_2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \sigma_3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \sigma_4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_1^T \\ u_2^T \\ u_3^T \\ u_4^T \end{bmatrix}$$

$$\begin{aligned} y'^T D^T D y' - y^T D^T D y &= (u_4 + v)^T D^T D (u_4 + v) - u_4^T D^T D u_4 \\ &= u_4^T D^T D v + v^T D^T D u_4 + v^T D^T D v \end{aligned}$$

$$= u_4^T [u_1, u_2, u_3, u_4] \begin{bmatrix} \sigma_1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \sigma_2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \sigma_3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \sigma_4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_1^T \\ u_2^T \\ u_3^T \\ u_4^T \end{bmatrix} v + v^T [u_1, u_2, u_3, u_4] \begin{bmatrix} \sigma_1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \sigma_2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \sigma_3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \sigma_4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_1^T \\ u_2^T \\ u_3^T \\ u_4^T \end{bmatrix} u_4 + v^T [u_1, u_2, u_3, u_4] \begin{bmatrix} \sigma_1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \sigma_2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \sigma_3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \sigma_4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_1^T \\ u_2^T \\ u_3^T \\ u_4^T \end{bmatrix} v$$

$$= [0 \ 0 \ 0 \ u_4^T] \begin{bmatrix} \sigma_1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \sigma_2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \sigma_3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \sigma_4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_1^T v \\ u_2^T v \\ u_3^T v \\ 0 \end{bmatrix} + [0, 0, 0, v^T u_4] \begin{bmatrix} \sigma_1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \sigma_2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \sigma_3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \sigma_4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ u_4^T u_4 \end{bmatrix} + [v^T u_1, v^T u_2, v^T u_3, 0] \begin{bmatrix} \sigma_1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \sigma_2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \sigma_3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \sigma_4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_1^T v \\ u_2^T v \\ u_3^T v \\ 0 \end{bmatrix}$$

## 方法一：奇异值分解

$$= [0 \ 0 \ 0 \ u_4^\top u_4] \begin{bmatrix} \sigma_1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \sigma_2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \sigma_3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \sigma_4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_1^\top v \\ u_2^\top v \\ u_3^\top v \\ 0 \end{bmatrix} + [0, 0, 0, v^\top u_4] \begin{bmatrix} \sigma_1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \sigma_2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \sigma_3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \sigma_4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ u_4^\top u_4 \end{bmatrix} + [v^\top u_1, v^\top u_2, v^\top u_3, 0] \begin{bmatrix} \sigma_1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \sigma_2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \sigma_3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \sigma_4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_1^\top v \\ u_2^\top v \\ u_3^\top v \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$= [v^\top u_1, v^\top u_2, v^\top u_3, 0] \begin{bmatrix} \sigma_1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \sigma_2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \sigma_3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \sigma_4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_1^\top v \\ u_2^\top v \\ u_3^\top v \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$= \sum_{i=1}^3 \sigma_i (v^\top u_i u_i^\top v) \geq 0$$

因此

$$y'^\top D^\top D y' \geq y^\top D^\top D y$$

## 方法二：线性组合

$$\begin{aligned} \min_{\mathbf{y}} \quad & \|D\mathbf{y}\| \\ \text{s.t.} \quad & \|\mathbf{y}\| = 1 \end{aligned} \quad (2)$$

目标函数  $\|D\mathbf{y}\| = \mathbf{y}^\top D^\top D \mathbf{y}$ ，其中  $D^\top D$  是实对称矩阵，由谱定理 (Spectral theorem) 可知，

$$A = D^\top D = Q \Sigma Q^\top \quad (3)$$

其中  $Q = [\mathbf{q}_1, \mathbf{q}_2, \dots, \mathbf{q}_n]$  是正交矩阵， $Q^\top Q = I$ ， $\mathbf{q}_i$  是  $A$  的对应的特征值  $\sigma_i$  的特征向量，即  $A\mathbf{q}_i = \sigma_i \mathbf{q}_i$ 。一般的，令  $\sigma_i$  由大到小排列，即  $\sigma_1 \geq \sigma_2 \geq \dots \geq \sigma_n$ ，那么，

$$D^\top D = \begin{bmatrix} \mathbf{q}_1 & \mathbf{q}_2 & \dots & \mathbf{q}_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sigma_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sigma_2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \sigma_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{q}_1^\top \\ \mathbf{q}_2^\top \\ \vdots \\ \mathbf{q}_n^\top \end{bmatrix} = \sum_{i=1}^n \sigma_i \mathbf{q}_i \mathbf{q}_i^\top \quad (4)$$

(5)

$\{\mathbf{q}_i, 1 \leq i \leq n\}$  是空间中的一组正交基, 任给模为 1 的向量  $\mathbf{y}$  可以写作  $\mathbf{q}_i$  的线性组合:  $\mathbf{y} = \sum_{i=1}^n \alpha_i \mathbf{q}_i$ , 其中系数  $\alpha_i$  满足  $\sum_{i=1}^n \alpha_i^2 = 1$ , 目标函数为:

$$\begin{aligned}\|\mathbf{D}\mathbf{y}\| &= \mathbf{y}^\top \mathbf{D}^\top \mathbf{D} \mathbf{y} \\ &= \left(\sum_{i=1}^n \alpha_i \mathbf{q}_i^\top\right) \left(\sum_{i=1}^n \sigma_i \mathbf{q}_i \mathbf{q}_i^\top\right) \left(\sum_{i=1}^n \alpha_i \mathbf{q}_i\right)\end{aligned}$$

$\mathbf{q}_i$  是正交单位向量, 有  $\mathbf{q}_i \mathbf{q}_j^\top = 0, (i \neq j), \mathbf{q}_i \mathbf{q}_i^\top = 1$ ,

$$\begin{aligned}\|\mathbf{D}\mathbf{y}\| &= \left(\sum_{i=1}^n \alpha_i \mathbf{q}_i^\top\right) \left(\sum_{i=1}^n \sigma_i \mathbf{q}_i \mathbf{q}_i^\top\right) \left(\sum_{i=1}^n \alpha_i \mathbf{q}_i\right) \\ &= \sum_{i=1}^n (\sigma_i \alpha_i^2) \\ &= \sum_{i=1}^{n-1} (\sigma_i \alpha_i^2) + \sigma_n \alpha_n^2 \\ &= \sum_{i=1}^{n-1} (\sigma_i \alpha_i^2) + \left(1 - \sum_{i=1}^{n-1} \alpha_i^2\right) \sigma_n \\ &= \sigma_n + \sum_{i=1}^{n-1} ((\sigma_i - \sigma_n) \alpha_i^2)\end{aligned}$$

然后..... 什么情况下取得最小值呢?

方法三：拉格朗日算子

$$\min f(y) = y^T D^T D y \quad s.t. \|y\| = 1$$

$$\Leftrightarrow$$

$$\min y^T D^T D y \quad s.t. \|y\| \geq 1$$

$$\Leftrightarrow$$

$$\min_y \max_{\lambda} y^T D^T D y + \lambda(1 - y^T y), s.t. \lambda \geq 0$$

$$\min_y \max_{\lambda} y^T D^T D y + \lambda(1 - y^T y) = \max_{\lambda} \min_y y^T D^T D y + \lambda(1 - y^T y)$$

拉格朗日对偶性: <https://zhuanlan.zhihu.com/p/38182879>



## 提升题

实验预期现象：

增大噪声时，倒数第二小奇异值和最小奇异值比例差距减小。

观测增多时，将会减小噪声的影响，倒数第二小奇异值和最小奇异值比例差距减小。

实验建议：

可以通过多次重复实验来增强数据代表性

# 提升题

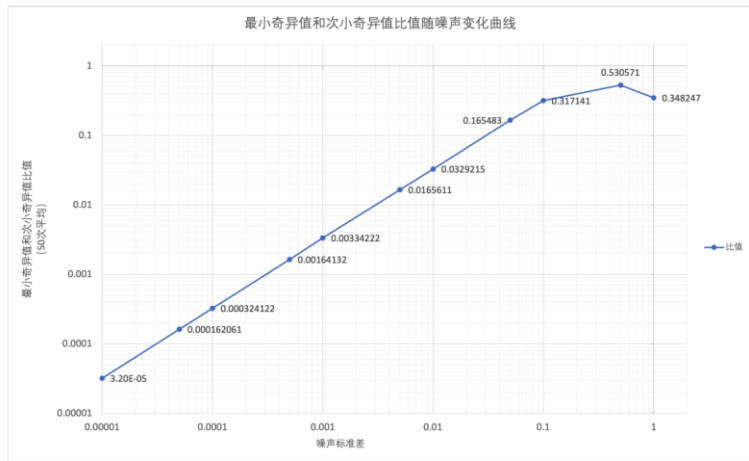


图 3: 最小奇异值和次小奇异值比值随噪声变化曲线

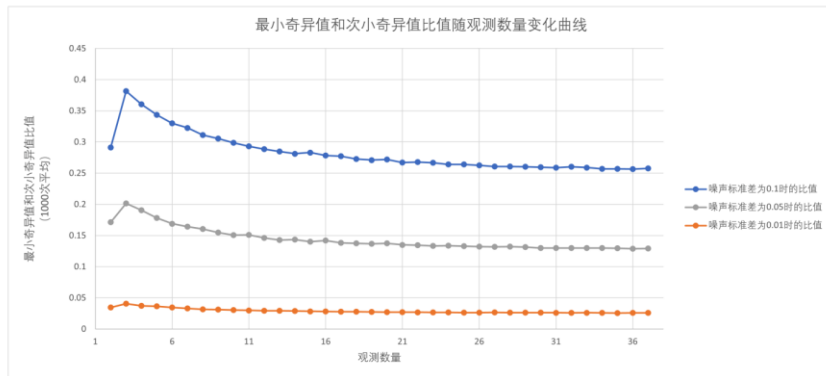


图 4: 最小奇异值和次小奇异值比值随观测数量变化曲线

**感谢各位聆听**  
Thanks for Listening

