

# SLAM Trick 1: Epipolar Constraints

陈烁龙

2022 年 4 月 28 日

# 目录

1	对极几何	3
2	恢复运动	3
2.1	基础矩阵的求解 . . . . .	3

## 插图

## 表格

# 摘要

在使用单目相机进行 *SLAM* 的时候，必不可少的一步就是初始化。由于单目相机的尺度是未知的，所以一般初始化的方式是通过极几何约束，解算出两帧图像之间的位姿变换，来进行初始化。

**关键词：**卡方检验，单目相机，对极几何

## 1 对极几何

对极几何描述了两张影像之间的位姿变换关系，通过解算得到的基础矩阵或者本质矩阵，我们可以从中恢复出位姿。

假设有两张影像  $Frame_1$  和  $Frame_2$ ，其上有一已配对的特征点对  $p_1(u_1, v_1)$  和  $p_2(u_2, v_2)$ ，且  $p_1$  对应的空间点在  $Frame_1$  的相机坐标系下为  $P$ 。现在我们要求解的是从  $Frame_1$  到  $Frame_2$  的位姿变化  $R_{21}$  和  $t_{21}$ 。我们基于相机的帧孔模型，很容易写出如下的方程组：

$$\begin{cases} s_1 p_1 = K P \\ s_2 p_2 = K(R_{21} P + t_{21}) \end{cases} \quad (1)$$

其中  $s_1$ 、 $s_2$  代表空间点  $P$  在各相机坐标系下对应的深度， $K$  表示相机的内参矩阵（其描述了像平面和归一化像素坐标平面的对应关系）。如果我们将像素点转到对应的归一化像素坐标平面上，也可以得到：

$$\begin{cases} s_1 X_1 = P \\ s_2 X_2 = R_{21} P + t_{21} \end{cases} \quad (2)$$

其中：

$$\begin{cases} X_1 = K^{-1} p_1 \\ X_2 = K^{-1} p_2 \end{cases} \quad (3)$$

即：

$$s_2 X_2 = s_1 R_{21} X_1 + t_{21} \quad (4)$$

对于上式，我们在其左右两边同时左乘  $t_{21}$  对应的反对称矩阵<sup>1</sup>，则有：

$$s_2 t_{21}^\wedge X_2 = s_1 t_{21}^\wedge R_{21} X_1 \quad (5)$$

由于我们并不知道点对应的深度，所以我们需要将深度因子  $s_1$ 、 $s_2$  消除。为此我们在上式左右两边同时左乘  $X_2^T$ ，由于  $X_2^T t_{21}^\wedge X_2 = 0$ ，所以有：

$$\begin{aligned} 0 &= s_2 X_2^T t_{21}^\wedge X_2 = s_1 X_2^T t_{21}^\wedge R_{21} X_1 \\ &\rightarrow \begin{cases} X_2^T t_{21}^\wedge R_{21} X_1 = 0 \\ p_2^T K^{-T} t_{21}^\wedge R_{21} K^{-1} p_1 = 0 \end{cases} \end{aligned} \quad (6)$$

如果我们记： $E = t_{21}^\wedge R_{21}$ 、 $F = K^{-T} t_{21}^\wedge R_{21} K^{-1}$ ，则有：

$$\begin{cases} X_2^T E X_1 = 0 \\ p_2^T F p_1 = 0 \end{cases} \quad (7)$$

其中矩阵  $E$  被称为本质矩阵，矩阵  $F$  被成为基础矩阵，它们只相差了一个相机内参。

## 2 恢复运动

假设我们要利用基础矩阵  $F$  来恢复运动，我们可以先基于最小二乘法求解得到矩阵  $F$ ，而后再利用 *SVD* 方法得到旋转矩阵  $R_{21}$  和平移向量  $t_{21}$ 。

### 2.1 基础矩阵的求解

基础矩阵  $F$  的求解是基于上文的对极几何关系式 7 中的第二式来进行的。对于一对已配对的特征点对  $p_1(u_1, v_1)$  和  $p_2(u_2, v_2)$ ，我们很容

<sup>1</sup>假设有向量  $v(x, y, z)$ ，则其对应的反对称矩阵为：

$$v^\wedge = \begin{pmatrix} 0 & -z & y \\ z & 0 & -x \\ -y & x & 0 \end{pmatrix}$$

且有： $v^\wedge v = v \times v = 0$

易可以写出如下的关系式：

$$\begin{pmatrix} u_2 & v_2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} f_1 & f_2 & f_3 \\ f_4 & f_5 & f_6 \\ f_7 & f_8 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_1 \\ v_1 \\ 1 \end{pmatrix} = 0 \quad (8)$$

由于对于式 7 左右乘以任意标量都不会破坏关系，因此我们直接将矩阵  $F$  的最后一个元素设为 1，这不会产生任何影响，只会方便我们求解。基于 8 我们可以得到：

$$\begin{aligned} & u_1 u_2 f_1 + u_1 v_2 f_4 + u_1 f_7 + v_1 u_2 f_2 + v_1 v_2 f_5 \\ & + v_1 f_8 + u_2 f_3 + v_2 f_6 + 1 = 0 \end{aligned} \quad (9)$$

即：

$$\begin{pmatrix} u_1 u_2 \\ v_1 u_2 \\ u_2 \\ u_1 v_2 \\ v_1 v_2 \\ v_2 \\ u_1 \\ v_1 \end{pmatrix}^T \begin{pmatrix} f_1 \\ f_2 \\ f_3 \\ f_4 \\ f_5 \\ f_6 \\ f_7 \\ f_8 \end{pmatrix} = -1 \quad (10)$$

$\rightarrow AX = l$

若有 8 对已配对的点对，即可求解常规的线性方程组即可解得基础矩阵  $F$ ，若有多于 8 对已配对的点对，可使用最小二乘法求解：

$$X = (A^T A)^{-1} A^T l$$

求解出元素后，最后再拼得矩阵  $F$ 。