



搜索



课程中心 (/courselist)

公开课 (/open/course/explic



学习时长

3个月左右
每周至少10个小时



答疑服务

专属微信答疑群
讲师助教均参与



作业批改

每章节设计作业
助教及时批改评优

[返回讨论区 \(/course/201/threads/show\)](/course/201/threads/show) / 话题

第一二次作业讲解PPT



(/user/32470)

By buxiaoyi (/user/32470) • 3天前 • 18次浏览

第一次作业-第1题

■ 作业要求：通过2D匹配求解 F 矩阵，并恢复出 R, t

■ 解题思路

➤ 思路1：通过 Fundamental 矩阵求解

1. 利用对极约束 $p_2^T F p_1 = 0$, 求解得到 F 矩阵

2. 利用 $E = K^T F K$, 求解得到 E 矩阵

3. SVD 分解 E 矩阵，恢复 R, t

➤ 思路2：通过 Essential 矩阵求解

1. 利用对极约束 $x_2^T E x_1 = 0$, 求解得到 E 矩阵

2. SVD 分解 E 矩阵，恢复 R, t

p 为像素点
 x 为归一化平面点

第一次作业-第1题

■ 代码示例

➤ 思路1

```

240 {
241     cv::Mat inlier_mask;
242     cv::Mat cv_F = cv::findFundamentalMat(point_last, point_curr, cv::FM_RANSAC, 3, 0.99, inlier_mask);
243     int num_inlier_F = cv::countNonZero(inlier_mask);
244     printf("F inlier: %d(%d)\n", i, num_inlier_F, landmarks.size());
245     Eigen::Matrix3d F;
246     cv::cv2eigen(cv_F, F);
247     Eigen::Matrix3d E = K.transpose() * F * K;
248     Eigen::Matrix3d R;
249     Eigen::Vector3d t;
250
251     cv::Mat cv_E = cv_K.t() * cv_F * cv_K;
252     cv::Mat cv_R;
253     cv::Mat cv_t;
254
255     cv::recoverPose(cv_E, point_last, point_curr, cv_K, cv_R, cv_t, inlier_mask);
256     int num_inlier_Pose = cv::countNonZero(inlier_mask);
257     printf("RT inlier: %d(%d)\n", i, num_inlier_Pose, num_inlier_F);
258     cv::cv2eigen(cv_R, R);
259     cv::cv2eigen(cv_t, t);
260
261     /* compute Twc_curr = Twc_last * T_last_curr */
262     Eigen::Matrix4d T_curr_last = Eigen::Matrix4d::Identity();
263     T_curr_last.block(0, 0, 3, 3) = R;
264     T_curr_last.block(0, 3, 3, 1) = t * t_scale;
265     Twc_curr = Twc_last * T_curr_last.inverse();
266 }

```

第一次作业-第1题

■ 代码示例

➤ 思路2

```

255 cv::Mat inlier_mask;
256 cv::Mat cv_E = findEssentialMat(point_last, point_curr, cv_K, cv::RANSAC, 0.999, 1.0, inlier_mask);
257 int num_inlier_E = cv::countNonZero(inlier_mask);
258
259 cv::recoverPose(cv_E, point_last, point_curr, cv_K, cv_R, cv_t, inlier_mask);
260 int num_inlier_Pose = cv::countNonZero(inlier_mask);
261 printf("%d - RT inlier: %d(%d)\n", i, num_inlier_Pose, num_inlier_E);
262 cv::cv2eigen(cv_R, R);
263 cv::cv2eigen(cv_t, t);
264
265 /* comput Twc_cur = Twc_last * T_last_curr */
266 Eigen::Matrix4d T_curr_last = Eigen::Matrix4d::Identity();
267 T_curr_last.block(0, 0, 3, 3) = R;
268 T_curr_last.block(0, 3, 3, 1) = t * t_scale;
269 Twc_curr = Twc_last * T_curr_last.inverse();

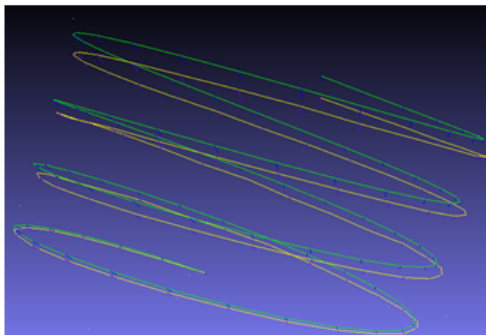
```

第一次作业-第1题

■ 易错点

- recoverPose()恢复出 R, t 是last->cur的变换
- recoverPose()恢复出的 t 缺少 scale

■ 优秀作业展示



```

RPE w.r.t. translation part (m)
for delta = 1 (frames) using consecutive pairs
(with SE(3) Uneyama alignment)

    max      0.044161
    mean     0.013281
    median   0.011246
    min      0.001123
    rmse     0.016462
    sse      0.025745
    std      0.009727

```

第一次作业-第2题

■ 作业要求：修改landmark分布和匹配点像素误差，评估精度

■ 解题思路

➤ 修改landmark分布

```

38  std::mt19937 gen{12345};
39  std::normal_distribution<double> d_x{0.0, 4.0};
40  std::normal_distribution<double> d_y{0.0, 10.0};
41  std::normal_distribution<double> d_z{0.0, 10.0};
42  for (int i = 0; i < 200; i++)
43  {
44      Eigen::Vector3d pt;
45      pt[0] = std::round(d_x(gen));
46      pt[1] = std::round(d_y(gen));
47      pt[2] = std::round(d_z(gen));
48      points.push_back(pt);
49  }
  
```

➤ 修改匹配点像素误差

```

93  std::mt19937 gen{12345};
94  const float pixel_sigma = 1.0;
95  std::normal_distribution<> d{0.0, pixel_sigma};
96
110 float noise_u = add_noise ? std::round(d(gen)) : 0.0f;
111 float noise_v = add_noise ? std::round(d(gen)) : 0.0f;
112
113 Eigen::Vector3d ft = K * cP;
114 int u = ft[0]/ft[2] + 0.5 + noise_u;
115 int v = ft[1]/ft[2] + 0.5 + noise_v;
116 Eigen::Vector2i obs(u, v);
117 features.push_back(obs);
  
```

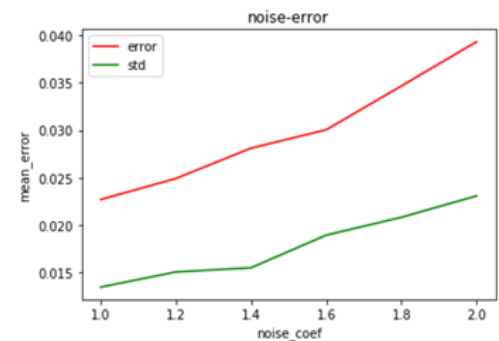
第一次作业-第2题

■ 易错点

- 实验的数据量过少，一两组数据就得出结论
- 在求解 F 矩阵之前，没有检查两组特征点的数目是否相同

■ 优秀作业展示

分布范围	max	mean	median	min	rmse	sse	std
dx{0,4}	0.182712	0.050850	0.040726	0.006184	0.061398	0.358118	0.034409
dy{0,10}							
dz{0,10}							
dx{0,4}	0.225129	0.057744	0.044603	0.004413	0.072587	0.500541	0.043983
dy{0,4}							
dz{0,10}							
dx{0,4}	0.207232	0.046480	0.038294	0.004948	0.057749	0.316816	0.034271
dy{0,15}							
dz{0,10}							



第一次作业-第3题

- 作业要求：用OBR_SLAM2求解 F 矩阵及恢复 R, t 的代码替换OpenCV函数
- 解题思路

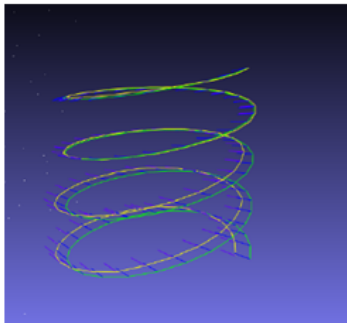
```

322 void FindFundamental(const vector<cv::Point2f>& vPts1, const vector<cv::Point2f>& vPts2,
323                     const vector<cv::DMatch> &vMatches12, vector<bool> &vbMatchesInliers,
324                     cv::Mat &F21, float &score, float sigma, int maxIterations)
325 {
326     // Number of putative matches
327     const int N = vbMatchesInliers.size();
328     {
329         // Perform all RANSAC iterations and save the solution with highest score
330         std::mt19937 gen(12345);
331         std::uniform_int_distribution<int> d(0, vMatches12.size()-1);
332         for(int it=0; it<maxIterations; it++)
333         {
334             // Select a minimum set
335             for(int j=0; j<8; j++)
336             {
337                 int idx = d(gen);
338                 vPn1i[j] = vPn1[vMatches12[idx].queryIdx];
339                 vPn2i[j] = vPn2[vMatches12[idx].trainIdx];
340             }
341             cv::Mat Fn = ComputeF21(vPn1i, vPn2i);

```

第一次作业-第3题

- 易错点
 - 两种方法最好给出耗时方面的对比
- 优秀作业展示



```

RPE w.r.t. translation part (m)
for delta = 1 (frames) using consecutive pairs
(with SE(3) Umeyama alignment)

max      0.182443
mean     0.045239
median   0.037978
min      0.002942
rmse     0.055795
sse      0.295747
std      0.032658

```

第二次作业-第1题

■ 作业要求：用OBR_SLAM2跑通EuRoC的MH03数据集，并估计误差

■ 易错点

- 双目运行的时候，只送了左目的图像路径
- 评估单目时没有进行尺度对齐
- EuRoC的ground truth数据格式没有转换为TUM格式
- 单目和双目的评价方式不一样，应该统一评估RPE误差

第二次作业-第2题

■ 作业要求：将OBR_SLAM2中筛点函数由四叉树方法替换为网格筛选法

■ 解题思路

直接替换提点函数即可

```
1043 void ORBExtractor::operator() ( InputArray _image, InputArray _mask,
1044                                vector<KeyPoint>& _keypoints, OutputArray _descriptors)
1045 {
1046     if(_image.empty())
1047         return;
1048
1049     Mat image = _image.getMat();
1050     assert(image.type() == CV_8UC1 );
1051
1052     // Pre-compute the scale pyramid
1053     ComputePyramid(image);
1054
1055     vector< vector<KeyPoint> > allKeypoints;
1056     //ComputeKeypointsOctTree(allKeypoints);
1057     ComputeKeypointsOld(allKeypoints);
1058
1059     Mat descriptors;
```

第二次作业-第3题



■ 作业要求：将OBR_SLAM2中提点函数替换为OpenCV的ORB特征提取函数

■ 解题思路

在operator()函数中，替换原有提点函数

```
1043 void ORBextractor::operator()( InputArray _image, InputArray _mask, vector<KeyPoint>& _keypoints,  
1044                               OutputArray _descriptors)  
1045 {  
1046     if(_image.empty())  
1047         return;  
1048     Mat image = _image.getMat();  
1049     assert(image.type() == CV_8UC1 );  
1050     // Pre-compute the scale pyramid  
1051     ComputePyramid(image);  
1052     Ptr<ORB> orb_detector = ORB::create(nfeatures,scaleFactor,nlevels,31,0,2, ORB::HARRIS_SCORE,31,iniThFAST);  
1053     orb_detector->detectAndCompute(image, Mat(), _keypoints, _descriptors);  
1054     return;  
1055 }
```

第二次作业-第3题



■ 易错点

- OpenCV函数提取特征点时数目过少，初始化失败
- 没有计算金字塔图像

第二次作业-第3题



优秀作业

统计量	单目			双目		
	原始	网格筛点	opencv 提取	原始	网格筛点	opencv 提取
最大值	0.073501	0.077009	0.104836	0.106445	0.090523	0.133159
均值	0.029408	0.030415	0.038943	0.031218	0.028366	0.025727
中值	0.023154	0.024427	0.034077	0.023386	0.020251	0.023487
最小值	0.002979	0.004178	0.009756	0.001384	0.002128	0.003532
均方根误差	0.033785	0.035140	0.044533	0.038436	0.034295	0.044894
残差平方和	0.197469	0.191400	0.291534	4.431972	3.528522	6.046501
标准差	0.016631	0.017599	0.021602	0.022423	0.019275	0.027168

第二次作业-第3题



优秀作业

代码	平均误差	方差	平均跟踪时间(s)	特征点分布
单目原始	0.853	1.00	0.03049	均匀
双目原始	0.0353	0.0183	0.07063	均匀
网格筛选单目	0.906	1.13	0.02498	比较均匀
网格筛选双目	0.0357	0.0164	0.06988	比较均匀
opencv单目	0.940	1.02	0.03119	比较集中
opencv双目	0.0733	0.0459	0.07589	比较集中

0 回复

还没有回复，赶快添加一个吧！

+ 添加回复

源码

添加回复

©2020 深蓝学院 (/)

课程内容版权均归 北京深蓝前沿科技有限公司所有 |



京ICP备14013810号-6 (<http://www.beian.miit.gov.cn>)