Project2 - Partical Filter

• 3140102282 王兴路 信息工程1403

```
Project2 - Partical Filter
feature_extract
compute_similarity
resample_step
maintain template
```

feature_extract

在特征提取的步骤中,我尝试过HOG,LBP以及关键点+描述器的方法。总体来说还是HOG速度最快,效果也较好。

compute_similarity

相似度可以用皮尔逊积矩相关系数度量(由于正相关、负相关都表示相关,因此加了绝对值), 一开始我使用for循环,处理一帧图片耗时0.52秒。

考虑到compute_similarity会被频繁地调用,我将相关性计算改为了矩阵操作,MATLAB可以并行计算,从而将耗时降到0.48秒(对参取值 $sz_I = [56, 56]$;)。不过虽然 compute_similarity被频繁调用,但是主要性能瓶颈在提取特征阶段,因此可能看起来速度上提升不算明显。

下面的矩阵操作版本是按照corr的等价标准分数均值估计实现的。

$$r = rac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n \left(rac{X_i - \overline{X}}{\sigma_X}
ight) \left(rac{Y_i - \overline{Y}}{\sigma_Y}
ight)$$

```
1. % Make each column zero-mean
2. Y = bsxfun( @minus, Y, mean( Y, 1) );
3. y = bsxfun( @minus, y, mean( y, 1) );
4. y=repmat(y,1,N2);
5. % L2 normalize each column
6. Y = bsxfun( @times, Y, 1./sqrt( sum( Y.^2, 1) ) );
7. y = bsxfun( @times, y, 1./sqrt( sum( y.^2, 1) ) );
8. % Take the dot product of the columns and then sum
9. s=sum( Y.*y, 1);
```

resample_step

在这一步中我遇到了一种比较麻烦的现象,叫做采样贫瘠(sample impoverishment)。我发现 400(number of particles)乘以相应的权重,基本上都是1.2个。这是时候要是round的话,由于 raoundoff error,会导致采出来的particles数目变少。

一开始我采用的是老师所介绍的采样的方法,根据粒子的权重将[0,1]划分为400个区间。在for循环中,产生一个0-1的随机数,根据随机数的值选取相应区间的粒子。但是查阅资料后发现其实有一种叫做 systematic sampling 的等价的高效的采样方法。步骤就是:

- 计算权重的累积和,用这些累积和将[0,1]划分为400个区间。这一步是一样的。
- 而后只需要产生一个随机数即可!在区间[0,1/400]中,产生一个随机数。然后等间距地选取剩下的随机数。

maintain template

一开始我设计了很复杂的 update_templates.m ,想通过类似排除异常点的方法维护多个模板。但是比较麻烦的是特征是一个高维向量,只知道相对的相关性,不知道绝对的排名。所以我实现出来的方法,总是维护着前五帧模板。

```
0.2500 0.2500 0.2500 0.2500

Elapsed time is 1.145994 seconds.

templates_weights =

0.2000 0.2000 0.2000 0.2000 0.2000

Elapsed time is 1.225461 seconds.

templates_weights =

0.2013 0.2013 0.1998 0.1990 0.1986

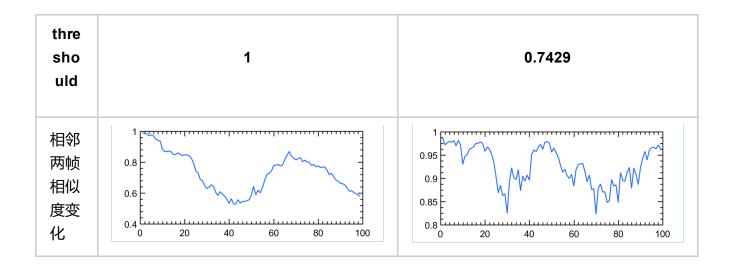
Elapsed time is 1.492435 seconds.

templates_weights =

0.2013 0.2013 0.1998 0.1990 0.1986
```

于是我尝试了指数平滑更新单个模板的方法。

采用不同的阈值平滑,相邻两帧相似度变化如下,才有0.7429的阈值,可以较好地更新模板, 当人脸旋转的时候,框不会发生大的平移和缩放。



然后最后我也发现Particle Filter其实有一些随机性,有的时候很容易更丢的47帧,也能较好地跟上。

