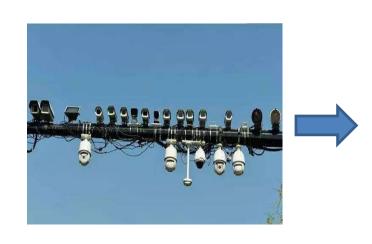


商业场景应用之行人重识别基本介绍

罗浩 浙江大学



视频监控





刑事侦查

危险预警

一 无人超市

走失救助

• • •



人脸识别&检测



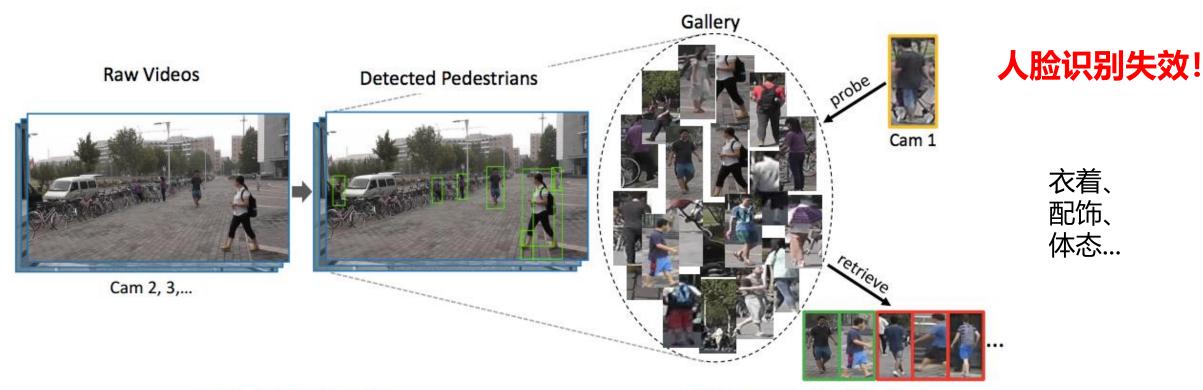


视频结构化





行人重识别(Person Re-identification, ReID)



(a) Pedestrian Detection

(b) Person Re-identification



定义

行人重识别(Person re-identification)也称行人再识别,被广泛认为是一个图像检索的子问题,是利用计算机视觉技术判断图像或者视频中是否存在特定行人的技术,即给定一个监控行人图像检索跨设备下的该行人图像。行人重识别技术可以弥补目前固定摄像头的视觉局限,并可与行人检测、行人跟踪技术相结合,应用于视频监控、智能的原统经过

能安防等领域.

Probe



Gallery



应用——刑事侦查(短时)





应用——行人理解



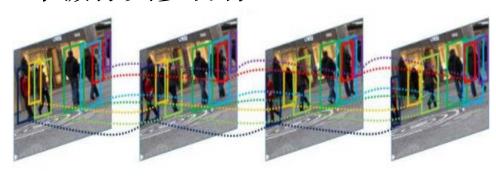


应用——行人跟踪

▶ 单摄像头单目标



▶ 单摄像头多目标

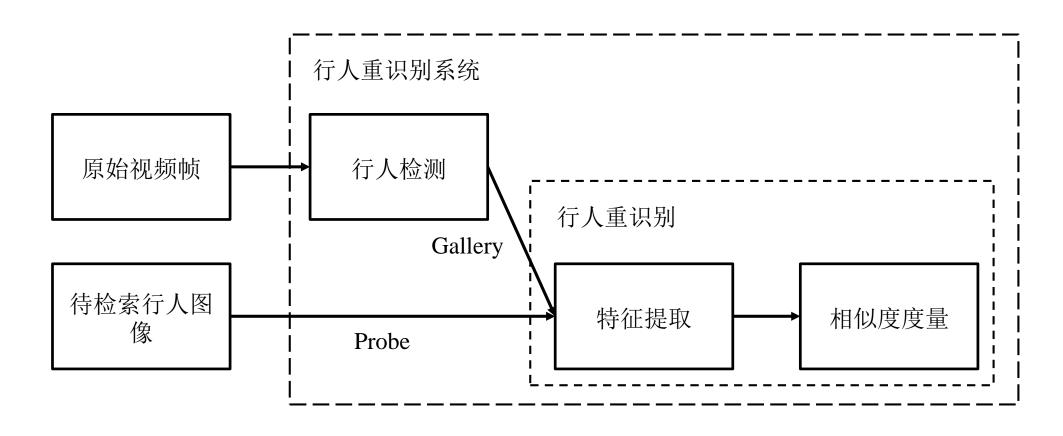


> 多摄像头多目标





行人重识别系统



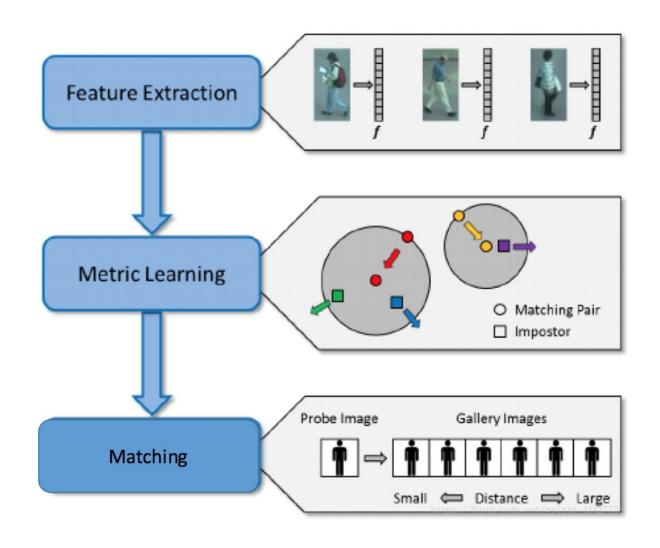


行人重识别系统

特征提取: 学习能够应对在不同摄像 头下行人变化的特征

• 度量学习 : 将学习到的特征映射到新的空间使相同的人更近不同的人更远

• 图像检索:根据图片特征之间的距离进行排序,返回检索结果





数据集

- 数据集通常是通过人工标注或者检测算法得到的行人图片,目前与检测独立,注重识别
- 数据集分为训练集、验证集、Query、 Gallery
- 在训练集上进行模型的训练,得到模型后对 Query与Gallery中的图片提取特征计算相似 度,对于每个Query在Gallery中找出前N个 与其相似的图片
- 训练、测试中人物身份不重复





数据集——单帧

- CUHK03

 1,360 persons,
 13,164 bounding boxes
- Market1501
 1,501 persons,
 32,643 bounding boxes
- DukeMTMC-ReID

 1,812 persons,
 36,441 bounding boxes
- MSMT17

 4,101 persons
 126,411 bounding boxes





CUHK03 Market1501



数据集——序列

- LPW
 2731 persons,
 59w+ bounding boxes
 7694 tracklets
- MARS

 1261 persons,
 1191003 bounding boxes
 20,478 tracklets
- LVReID

 3,772 persons,

 2,989,436 bounding boxes

 14,943 tracklets



MARS



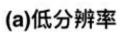
数据集

数据集	发布时间	ID数	图片数	序列数	室内相机	室外相机	检测器	评估
ViPeR	2007	632	1264	×	0	2	手动	CMC
PRID2011	2011	934	$24,\!541$	400	0	2	手动	CMC
CUHK03	2014	1,467	13,164	×	10	0	手动+DPM	CMC+mAP
Market 1501	2015	1,501	32,217	×	0	6	手动+DPM	CMC+mAP
CUHK-SYSU	2016	8,432	99,809	×	0	0	DPM	CMC+mAP
MARS	2016	1,261	1,119,003	20,715	0	6	DPM+GMMCP	CMC+mAP
${\bf DukeMTMC\text{-}reID}$	2017	1,812	36,441	×	0	8	手动	CMC+mAP
SYSU-MM01	2017	491	$287,\!628$	×	3	3	未知	CMC+mAP
LPW	2018	2,731	590,000+	7,694	0	11	手动+DPM	CMC+mAP
MSMT17	2018	4,101	126,441	×	3	12	Faster RCNN	CMC+mAP
LVreID	即将发布	3,772	2,989,436	14,943	3	12	Faster RCNN	CMC+mAP



挑战







(b)遮挡



(c)视角、姿势变化



(d)光照变化



(e)视觉模糊性

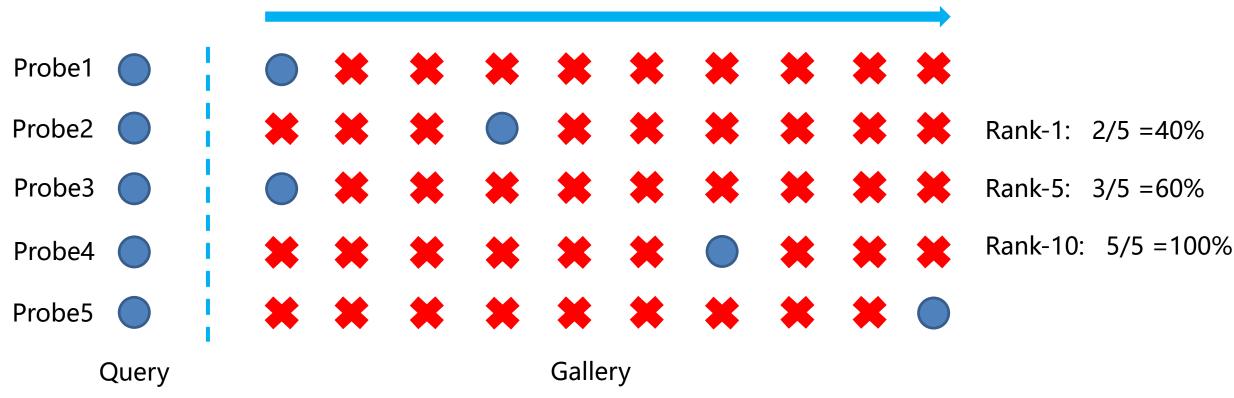


类内差异增大,类间差异减少



常用的评价指标——rank-k

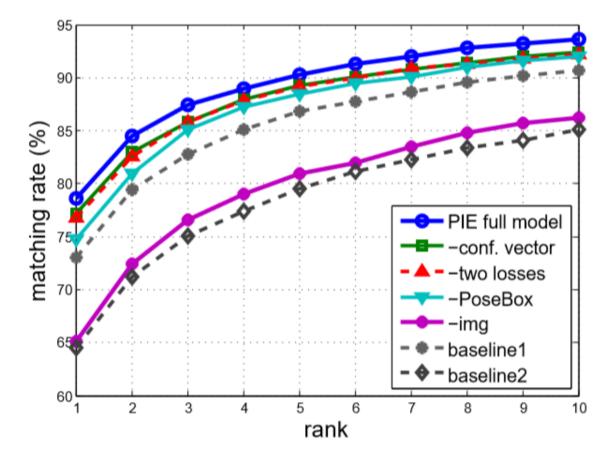
· rank-k: 算法返回的排序列表中, 前k位为存在检索目标则称为rank-k命中





常用的评价指标——CMC曲线

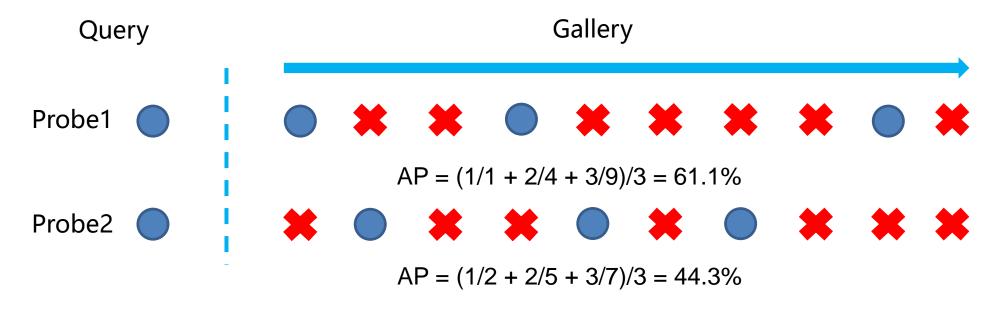
· Cumulative Match Characteristic (CMC) curve:计算rank-k的击中率,形成rank-acc的曲线





常用的评价指标——mAP曲线

mAP(mean average precision): 反应检索的人在数据库中所有正确的图片排在排序列表前面的程度,能更加全面的衡量ReID算法的性能。

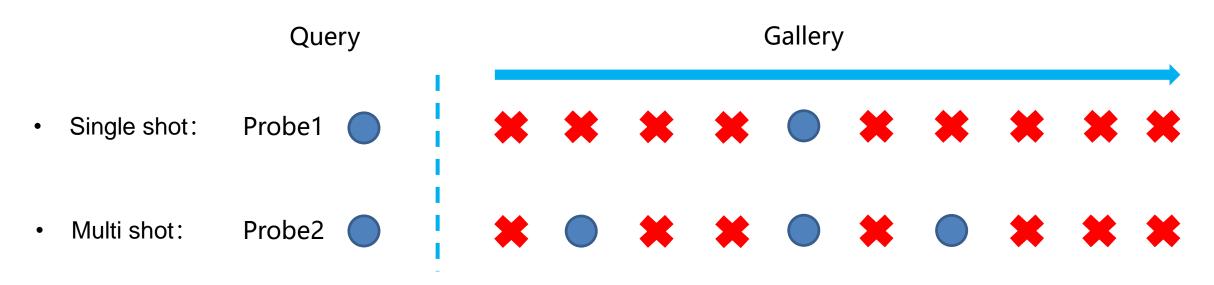


mAP = (61.1% + 44.3%)/2 = 52.7%



评价模式——single shot vs multi shot

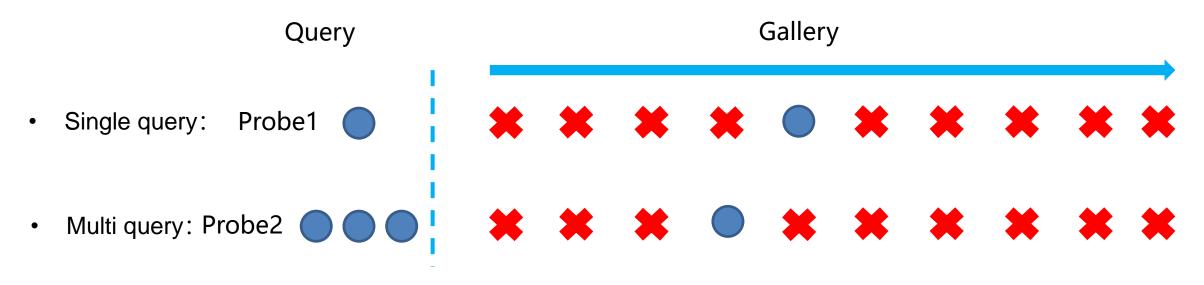
 Single shot是指gallery中每个人的图像为一张(N=1),而multi shot是指gallery中每个人的图像为N>1 张图像。同样的Rank-k下,一般N越大,得到的识别率越高。





评价模式——single query vs multi query

• Single query是指**probe**中每个人的图像为一张(N=1),而multi query是指**probe**中每个人的图像为N>1 张图像,然后融合N张图片的特征(最大池化或者平均池化)作为最终特征。同样的Rank-k下,一般N越 大,得到的识别率越高。



通常,评价ReID模型的性能采用single shot + single query模式。



传统方法——手工设计特征+距离度量

手工特征:

颜色空间: RGB、HSV、LAB、XYZ、YCbCr、ELF、ELF16

纹理空间: LBP、Gabor

局部特征: SIFT、HOG、SURF

专用特征: LDFV、ColorInv、SDALP、LOMO

• 距离度量:

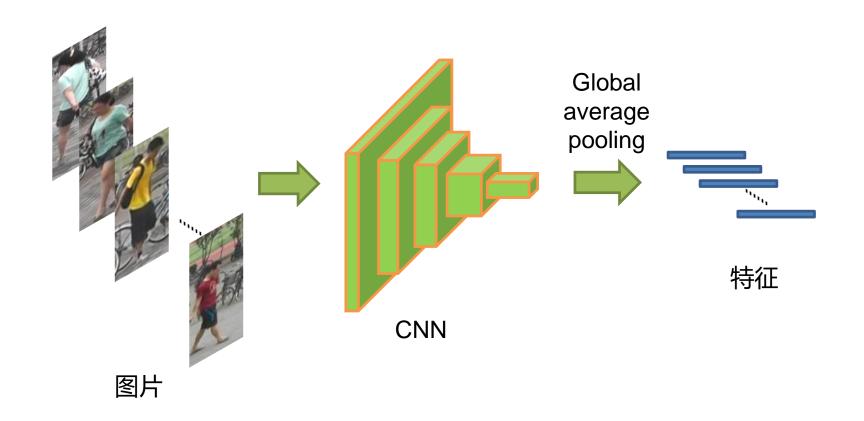
常用距离: 欧式距离、马氏距离、余弦距离

度量学习: LFDA、MFA、LMNN、LADF、XQDA、KISSME



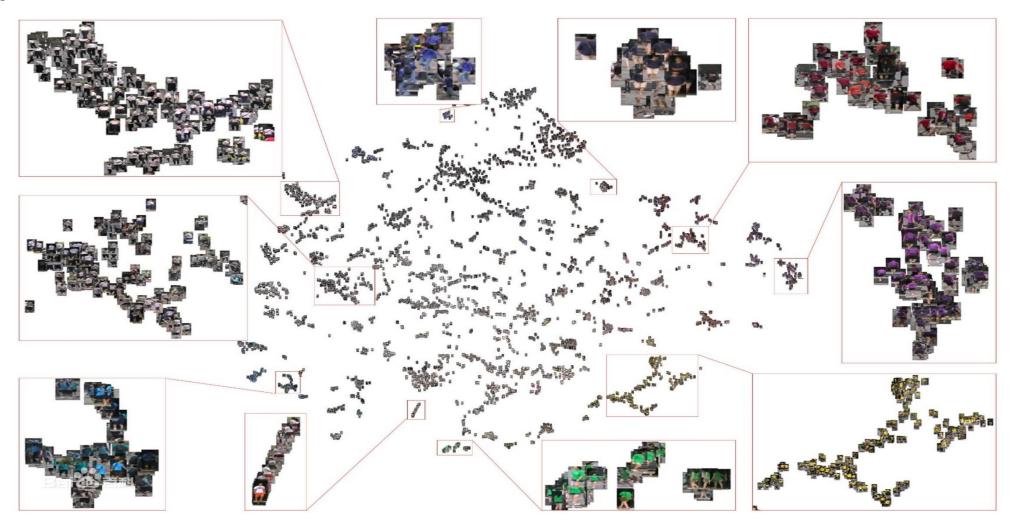
深度学习方法

- 基于表征学习的方法
- 基于度量学习的方法
- 基于局部特征的方法
- 基于视频序列的方法
- 基于GAN网络的方法





可视化





课后思考

1. 阅读基于深度学习的行人重识别综述 https://zhuanlan.zhihu.com/p/31921944

2. 熟悉常用的行人重识别开源代码

https://github.com/zhunzhong07/IDE-baseline-Market-1501

https://github.com/KaiyangZhou/deep-person-reid

https://github.com/huanghoujing/person-reid-triplet-loss-baseline



欢迎关注AI300学院

