



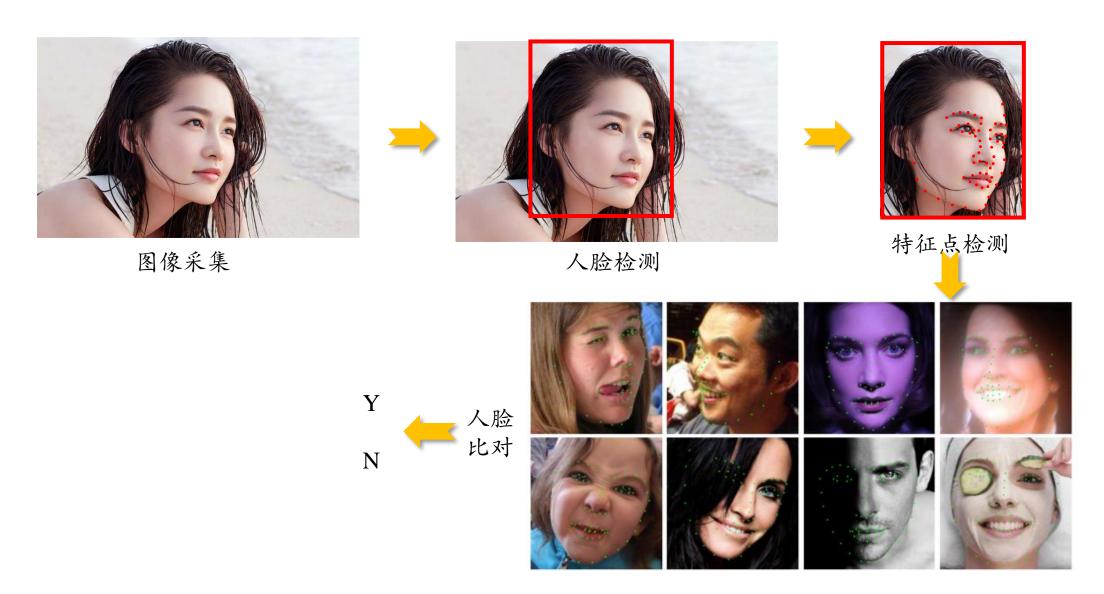
第十四周 人脸识别 和手势检测

庞彦

yanpang@gzhu.edu.cn



# Schedule of Face Recognition



# 人脸四别应用档式



#### VIP客户身份认证

- · 多区域多目标监控
- 动态人脸检测/跟踪技术
- 云端1:N识别
- VIP消息通知
- 私有云服务

#### 柜面实名业务

- 人证合一验证终端
- 人脸照片采集存档
- 黑名单预警

#### ATM/VTM自助业务

- 属性分析(帽子/墨镜/口罩等)
- 活体检测
- 云端比对
- 黑名单预警

#### 大时日100日441

- 1:N识别
- 考勤信息管理
- 人脸识别嵌入式终端
- 动态人脸检测/跟踪技术
- 人脸属性分析终端
- 客流统计:数人头数、 多维度查询报表、导出 查询数据
- 客人统计:属性识别、 运动轨迹分析、属性标 签
- VIP客户管理:会员注册、精准营销、会员级别管理

#### 人脸识别考勤系统

访客接待系统



人脸识别客情统计系统

人脸识别门禁系统

- 动态人脸检测/跟 踪技术
- 1:N识别
- · 预约访客(VIP) 接待提醒
- 新访客信息录入
- 人脸识别嵌入式终端
- 动态人脸检测/跟 踪技术
- 活体检测(安全 要求高的区域)
- 1:N识别
- 可集成考勤功能 新访客信息录入
- 可集成访客接待功能

#### 



#### 人脸识别物业门禁系统



- 人脸信息采集注册(App端或终端机)
- App刷脸登录
- 刷脸取件
- 活体检测防伪终端
- 私有云服务
- 人脸识别嵌入式终端

#### 人脸识别智能快递投递系统



- 属性分析(帽子/墨镜/口罩等)
- 活体检测
- 现场照片与身份证比对认证
- 黑名单预警
- · 人证合一验证终端

# 、脸识别应用模式.

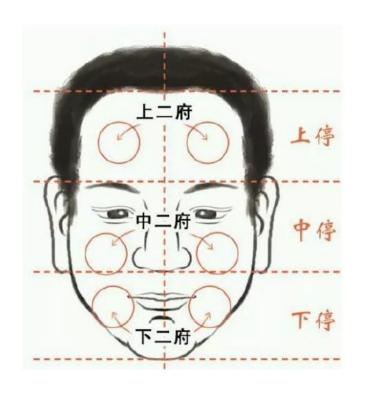
- 属性分析(帽子 /墨镜/口置等)
- 1:N识别
- 黑名单预警
- 动态人脸检测/ 跟踪技术

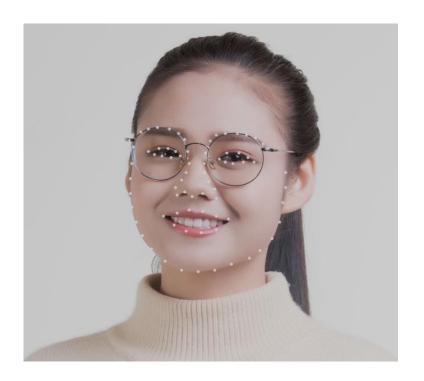
身份证照N:N查重 比对 人像碰撞比对,挖 掘"漂白"身份逃 犯等线索信息 现场照片身份证比 对认证



- 人证合一验证终端
- 属性分析(帽子/ 墨镜/口罩等)
- 活体检测
- 现场照片与身份证 比对认证
- 黑名单预警
- 动态人脸监控识别
  - 现场照片与身份证 比对认证
- 多种实时报警方式
  - 动态人脸检测/跟踪 技术

### Facial Landmark Detection





#### http://vis-www.cs.umass.edu/lfw/results.html

### Current

Traditional Methods (~2013)		Deep Learning (2013~)	
Simile Classifiers	0.8472±0.0041	DeepID2+	0.9947±0.0012
Attribute and Simile Classifiers	0.8554±0.0035	Betaface/com	0.9953±0.0009
Multiple LE + comp	0.8445±0.0046	DeepID3	0.9953±0.0010
Associate-Predict	0.9057±0.0056	Insky.so	0.9551±0.0013
Tom-vs-Pete	0.9310±0.0135	FaceNet	0.9963±0.0009
Tom-vs-Pete + Attribute	0.9330±0.0128	Baidu	0.9977±0.0006
Combined Joint Bayesian	0.9242±0.0108	AuthenMetric	0.9977±0.0009
High-Dim LBP	0.9517±0.0113	YI+AI	0.9983±0.0024
DFD	0.8402±0.0044	Innovative Technology	0.9988±0.0004
TL Joint Bayesian	0.9633±0.0108	Oz Forensics	0.9987±0.0018

Mean classification accuracy and standard error of the mean

### Human Face Database

- PubFig: Public Figures Face
- Large-scale CelebFaces Attributes (CelebA)
- > Colorferet
- ➤ Multi-Task Facial Landmark (MTFL)
- Labeled Faces in the Wild Home (LFW)
- ➤ YouTube Faces
- > IMDB-WIKI
- > FDDB
- > Caltech
- **>** .....

# Challenge

干扰因素: 主动因素+固有因素;

推广性挑战: 海量比对+分布差异

# Challenge 干扰因素之主动因素:











正常

姿态

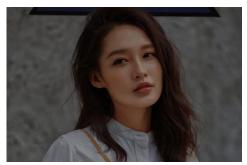
遮挡

表情

模糊

主动干扰因素可以通过用户简单配合来消除; 系统可以通过拒绝识别和质量判断来获取高质量图像用于识别;

### Challenge 干扰因素之固有因素:











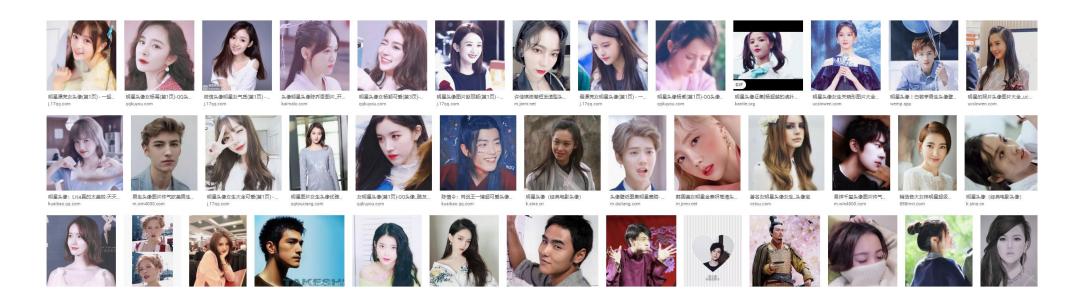
光照变化

年龄变化

化妆

在现场很难去除的干扰因素, 识别器需要对其鲁棒。

Challenge 推广性挑战:海量对比1: N(亿级)



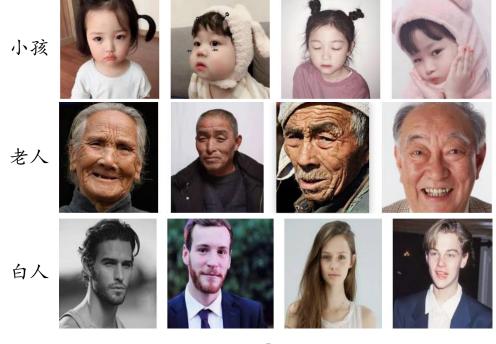
当数据库足够大时,识别器将面临海量对比,总能遇到不同的人脸却看起来很相似的情形。

# Challenge 推广性挑战: 跨人种, 跨年龄



中国人 正常年龄分布

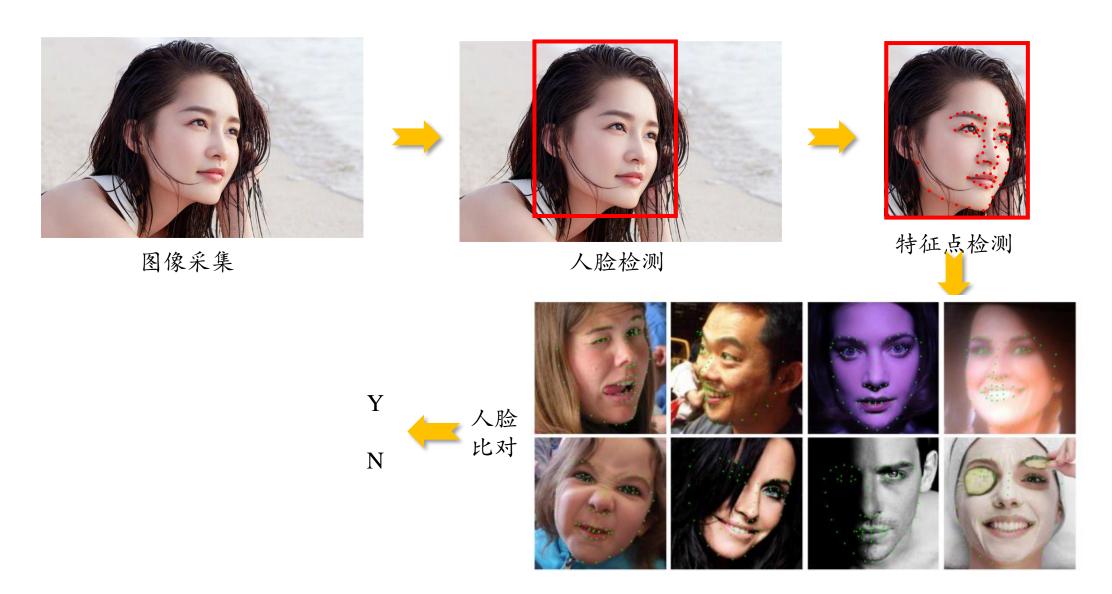
Train



7est

训练时由于缺乏某个群体的训练集, 测试时检测器会对该群体不敏感

# Schedule of Facial Recognition



更快的速度, 需要满足嵌入式等设备;



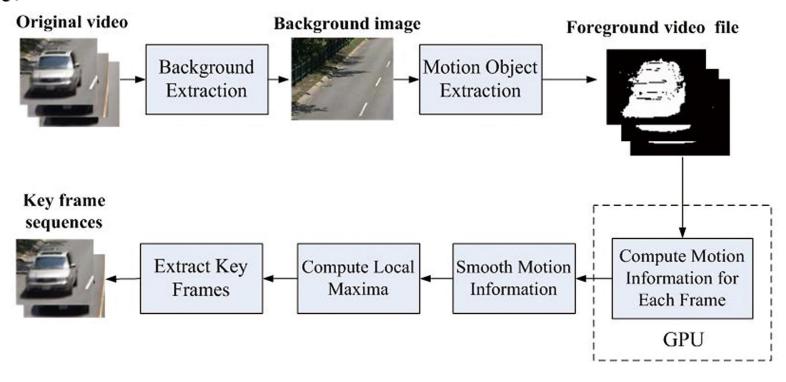
更快的速度: 需要满足嵌入式等设备; 更高的精度: 解决小尺度、遮挡问题;



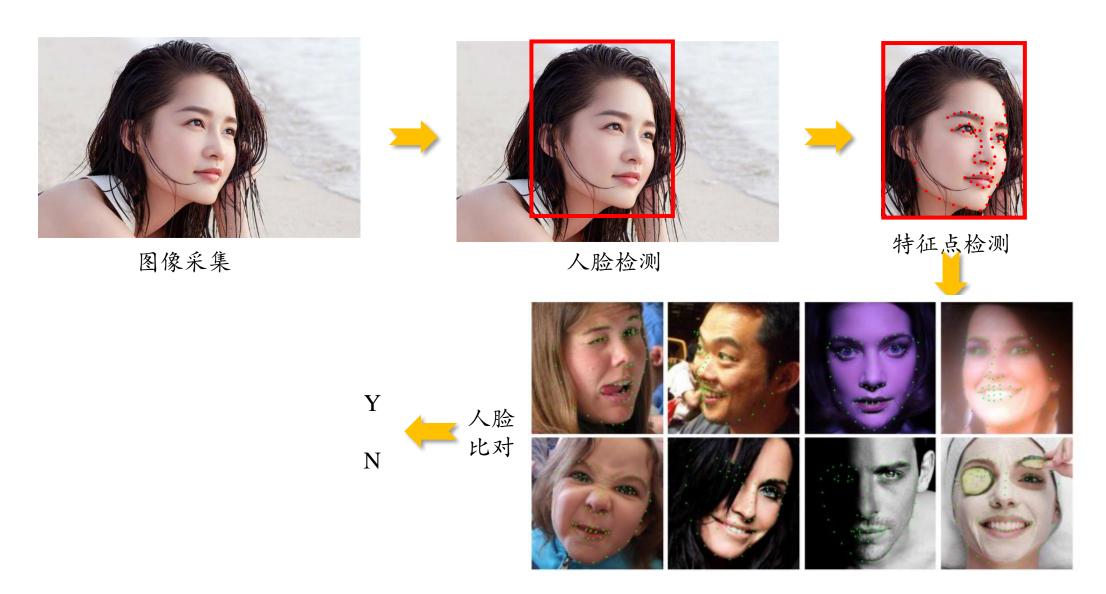
更快的速度: 需要满足嵌入式等设备; 更高的精度: 解决小尺度、遮挡问题; 多任务联合: 实例分割=检测+分割;



更快的速度: 需要满足嵌入式等设备; 更高的精度: 解决小尺度、遮挡问题; 多任务联合: 实例分割=检测+分割; 视频中检测: 关键帧信息加速, 提精度。

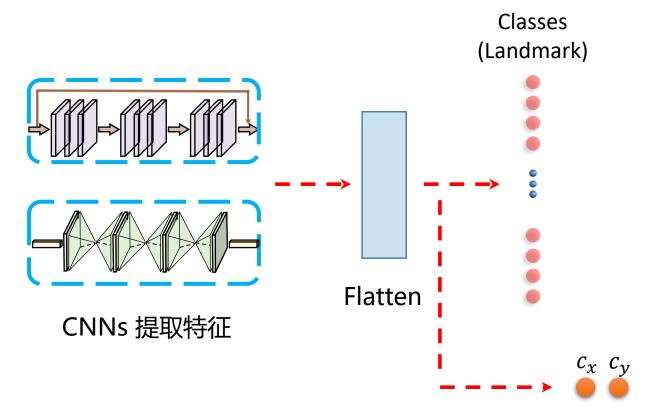


# Schedule of Facial Recognition



### Facial Landmark Detection

分类+定位问题





$$y = \begin{bmatrix} P_c \\ c_x \\ c_y \\ C_1 \\ C_2 \\ C_3 \\ \vdots \\ C_n \end{bmatrix}$$

### Facial Landmark Detection

#### 现有问题:

- > 大量训练数据都是正脸,侧脸等从其他角度观看的图面较之而言非常少;
- > 实际应用的中,对于一些极端情况,如遮挡(手部、眼镜)、光照(强光、弱光)、极端姿态(yaw、pitch、raw较大的时候)、极端面部表情等。

#### 解决方案:

- ▶ 通过采用特征描述能力更强的backbone(如DenseNet、CSPDarkNet53等);
- ▶ 增加极端情况下的训练数据、平衡各类情况下的训练数据的比例、控制数据数据的 采样形式(非完全随机采样)。

### PFLD: A Practical Facial Landmark Detector



### LLCV: 8000

旷视研究院 LLCV 组的"8000点人脸关键点技术";

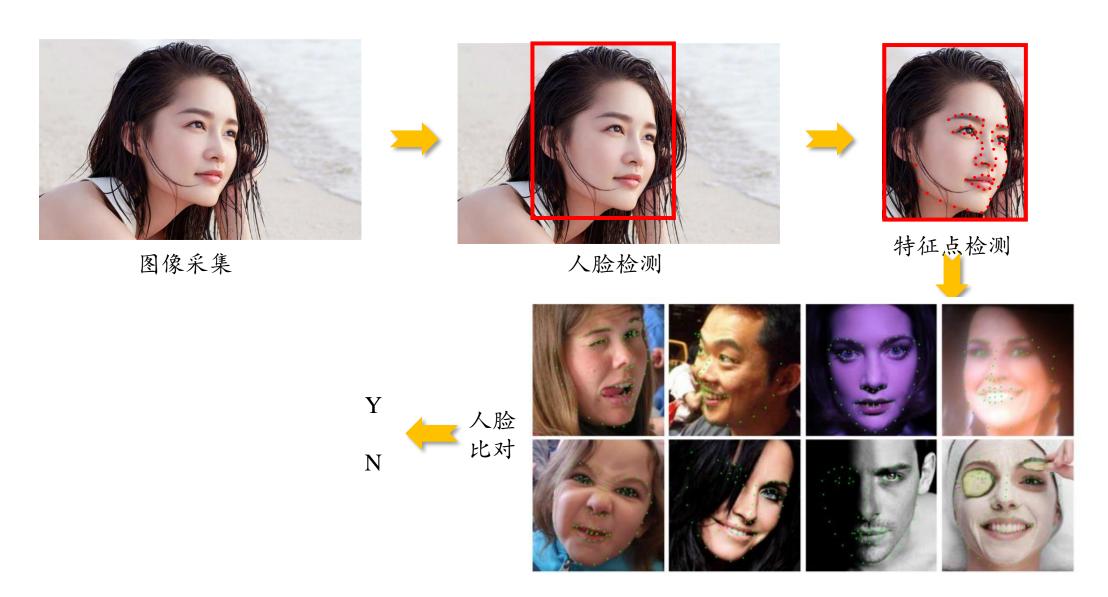
单张彩色图像或单段视频作为输入,提取出面部稳定鲁棒的8000个3D关键点。

通过10,000,000 张人脸数据的训练,该技术可以精细刻画全脸3D特征,支持全方位

姿态、各种极端表情,并且能在移动端平台实时运行。

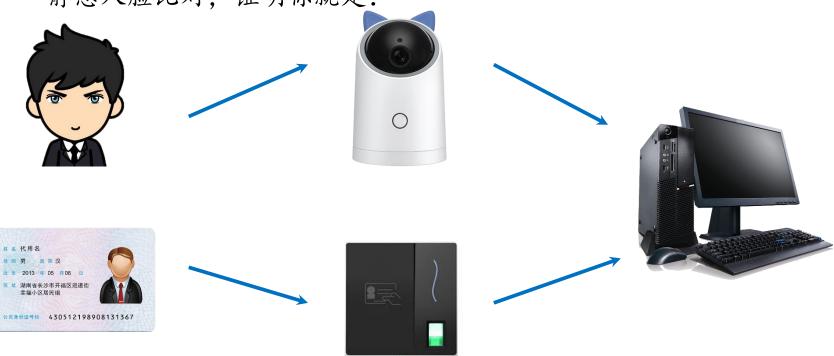


# Schedule of Facial Recognition



人脸比对类型可分为四种,分别是:人脸1:1、人脸1:n、人脸1:N、人脸M:N。

人脸1:1 静态人脸比对,证明你就是:



人脸比对类型可分为四种,分别是:人脸1:1、人脸1:n、人脸1:N、人脸M:N。

人脸1:n 动态人脸比对, 我是谁?

将一张人脸照片与人脸库中的多张人脸逐一比对,将所有人脸全部比对一次。

人脸数据库

輸入

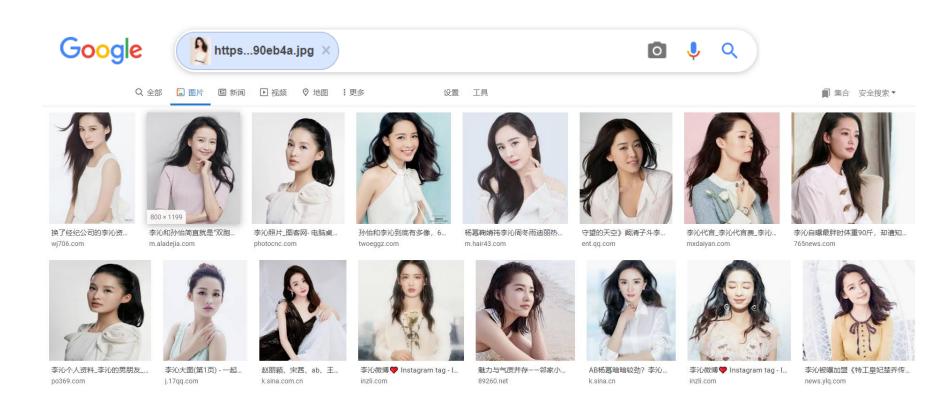


迪丽热巴

人脸比对类型可分为四种,分别是:人脸1:1、人脸1:n、人脸1:N、人脸M:N。

人脸1:N 静态大库检索, 找相似。

图片检索,进行N次(亿级)人脸比对,并留下比分大于阈值的结果。



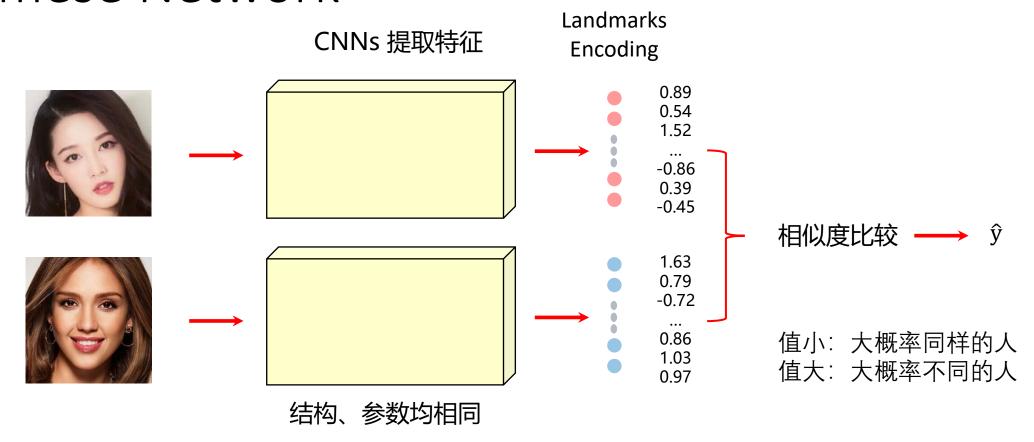
人脸比对类型可分为四种,分别是:人脸1:1、人脸1:n、人脸1:N、人脸M:N。

人脸M:N 不同人脸库进行比对。 相当于是M个人脸1:N相加的结果。





### Siamese Network



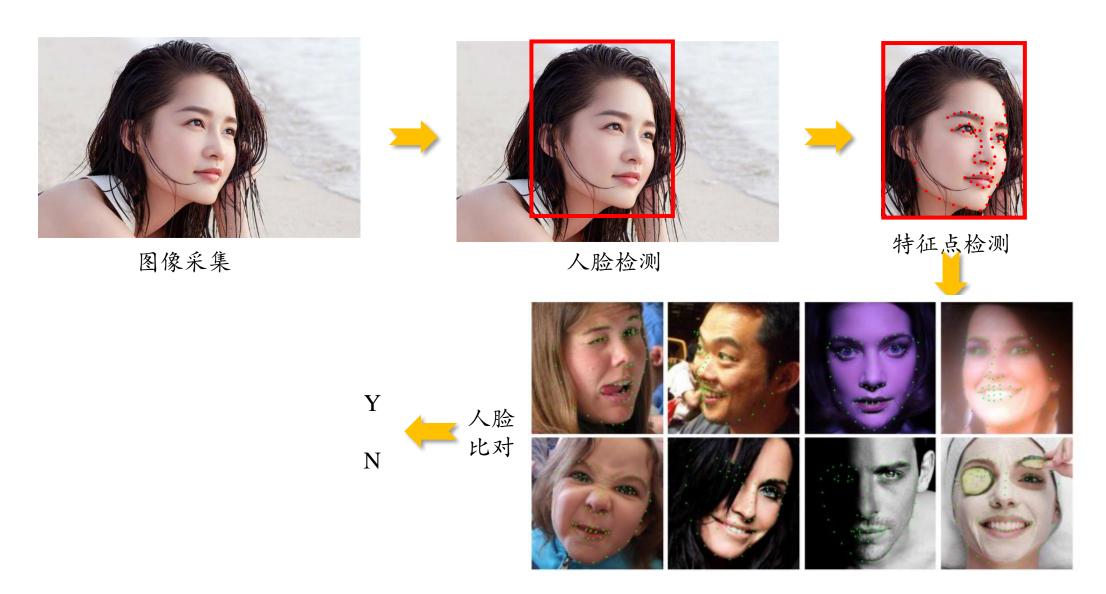
# Similarity

内积相似度: 
$$sim(q,k) = q^T k$$

余弦相似度:
$$sim(q,k) = \frac{q^T k}{\|q\| \|k\|}$$

拼接相似度: 
$$sim(q,k) = \omega^T k[q;k] = \omega_1^T q + \omega_2^T k$$

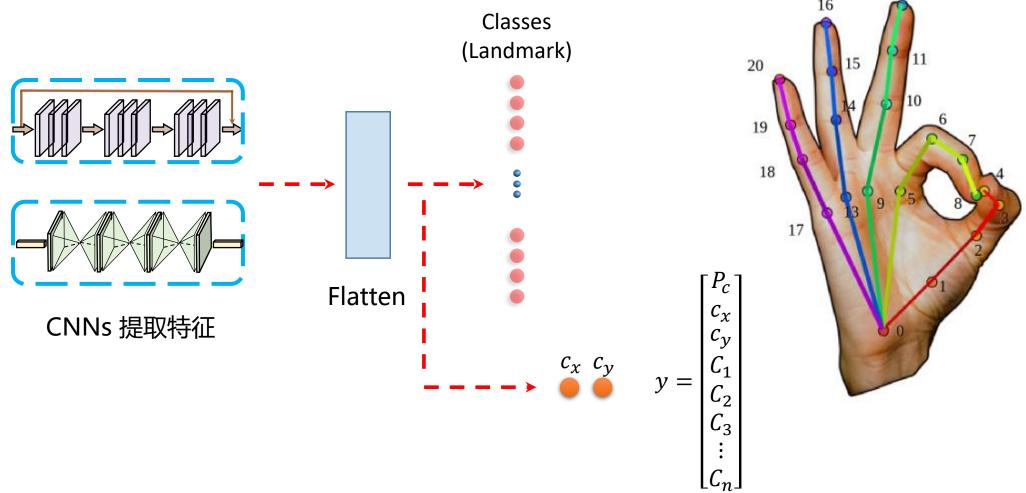
# Schedule of Facial Recognition



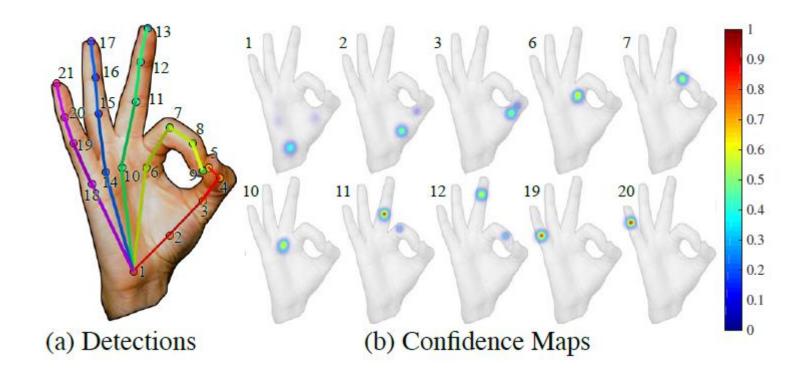


## Hand Key-Joints Detection

分类+定位问题

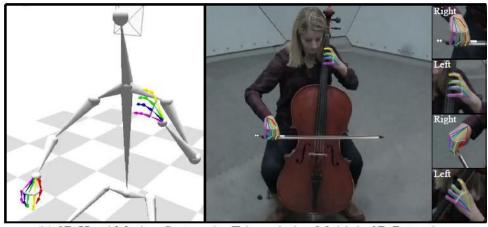


# Hand Key-Joints Detection

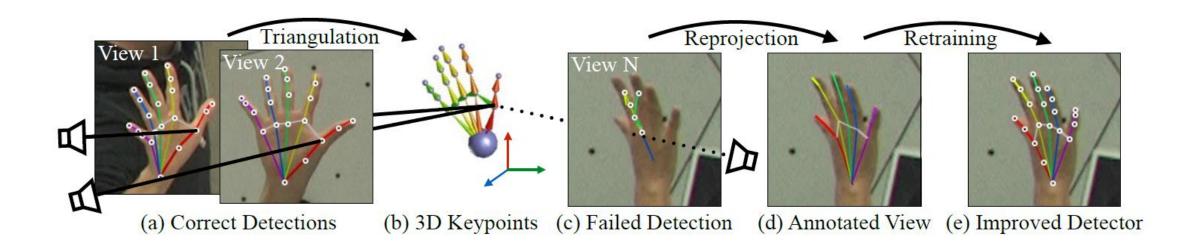


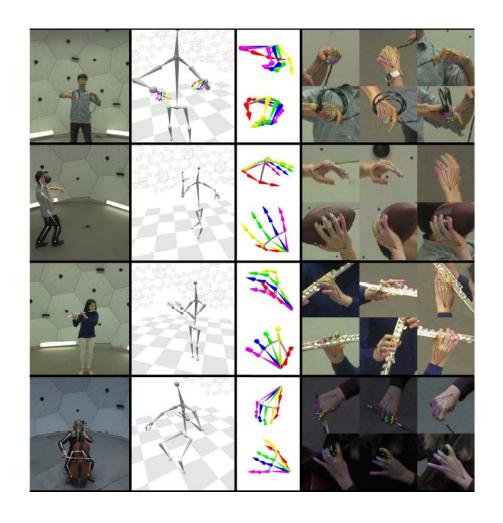


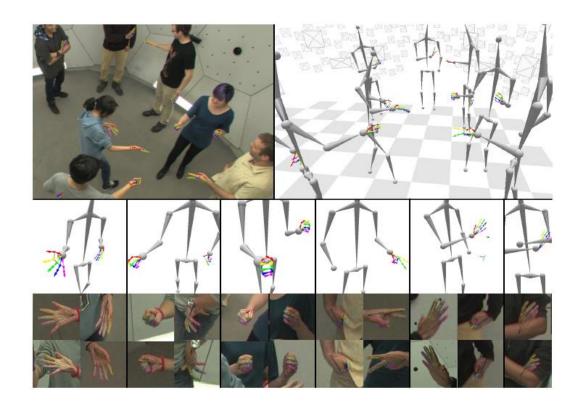
(a) Realtime 2D Hand Detection on YouTube and Webcam Videos

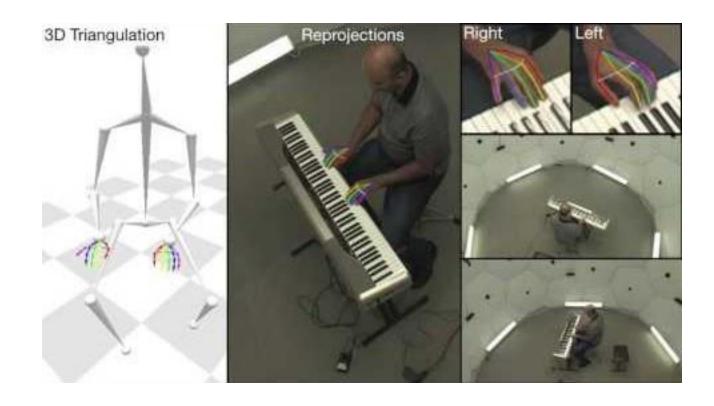


(b) 3D Hand Motion Capture by Triangulating Multiple 2D Detections

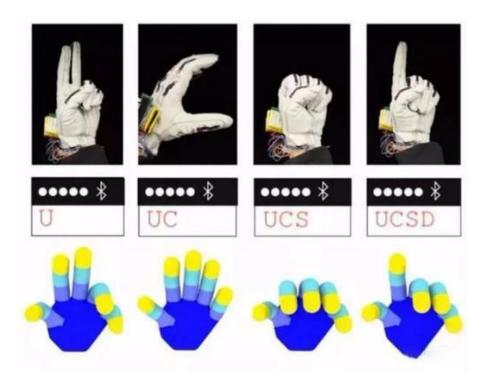








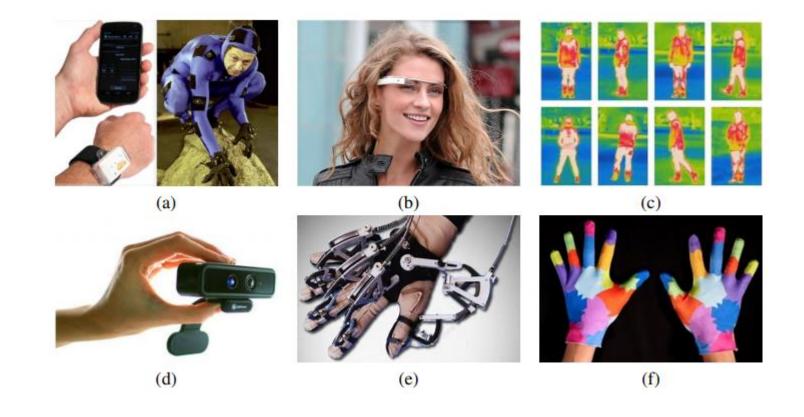
Sign Language



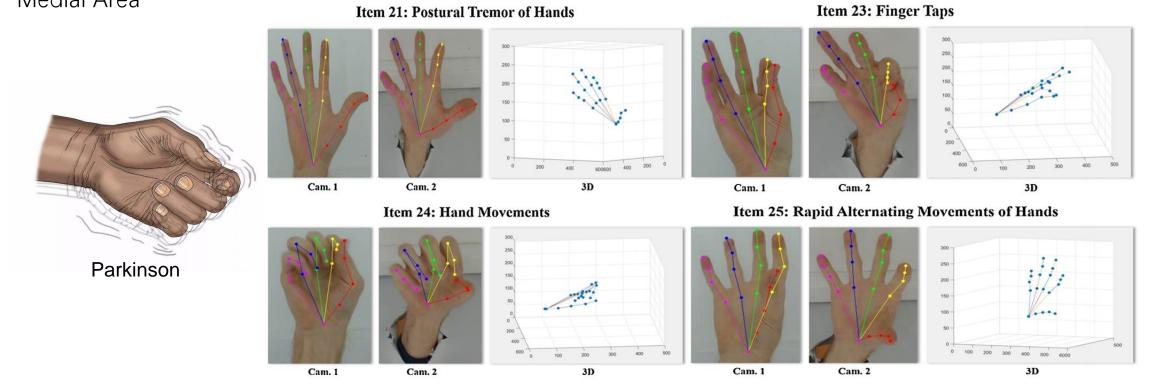
Music Education



AR VR XR



Medial Area



# Q&A



