

人脸识别相关技术 及其嵌入式应用

导师:赵衍运

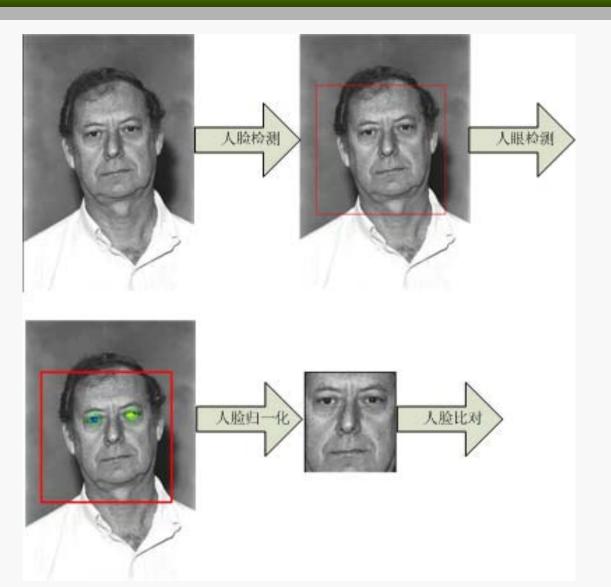
学生:熊金水

研究内容

1 人脸检测

- 2 人眼检测及人脸归一化
- 3 人脸识别系统实现及优化

研究内容





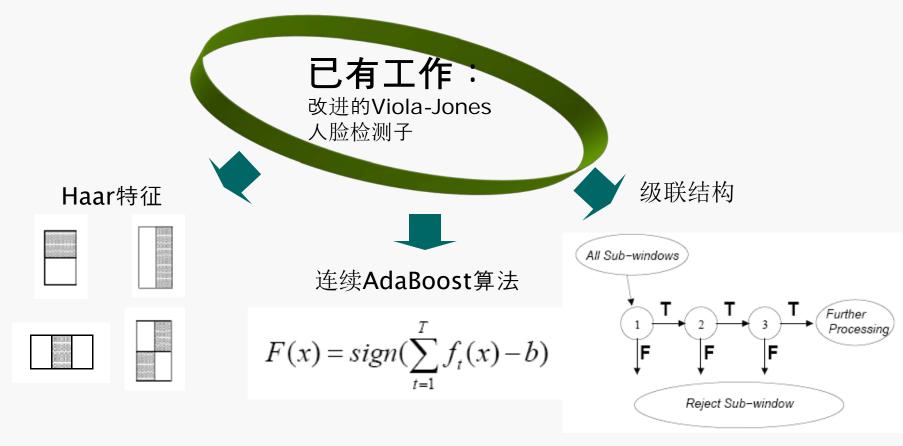
人脸检测

- 1.1 工作目标及已有工作
- 1.2 我的工作

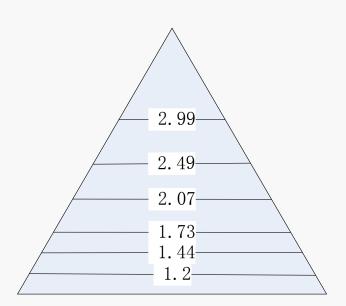
- 1.3 结果
- 1.4 进一步考虑

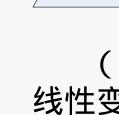
1.1 工作目标及已有工作

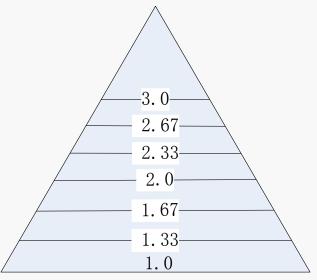
人脸检测目标:输入图像,输出人脸的位置,大小和姿态等。



1.2 我的工作——对图像金字塔的优化



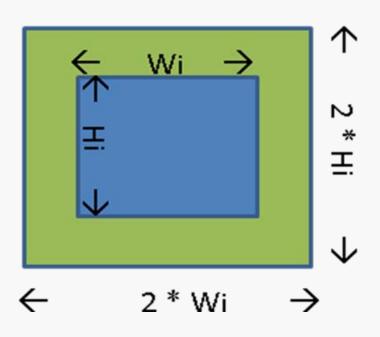




(a) 优化前: 指数变化的图像金字塔

(b) 优化后: 线性变化的图像金字塔

1.2 我的工作——对搜索策略的优化



- 中间蓝色方形代表人脸位置,绿色区域为屏蔽掉的 区域。
- 从金字塔的顶层开始遍历子窗口

1.3 结果

- 测试集: FERET人脸库的Fa部分(含1196幅正面 人脸图像);
- 测试条件: Intel Xeon CPU 2.53GHz, 2.00GB 的内存。

/	检测率TPR(%)	错检 (个)	平均耗时(ms)
优化前	96.49	5	26.32
优化后	99.08	0	18.83





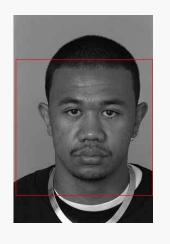


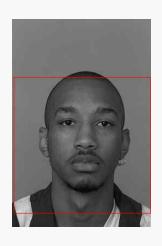


人脸检测部分结果

1.4 进一步考虑

• 有必要制定更加精确的人脸检测算法的指标





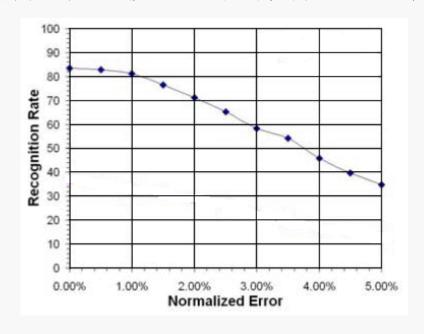
需要改进的人脸检测结果

人眼检测及人脸归一化

- 2.1 工作背景
- 2.2 人眼粗定位
- 2.3 人眼检测后处理
- 2.4 人脸归一化
- 2.5 结果
- 2.6 进一步考虑

2.1 工作背景

- 人眼检测: 输入人脸图像,输出双眼的位置。
- 人脸归一化:根据人脸的标志点(通常为眼睛),使用旋转、平移和拉伸变换,使人脸图像有相同的尺寸。



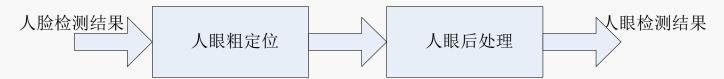
精确的人眼检测的重要性

横坐标:对人工标注的人眼位置,加入噪声的幅度。

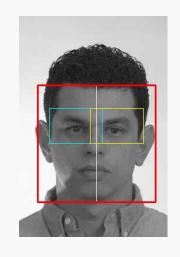
纵坐标:在FRGC人脸库中使用PCA方法得到的人脸识别率

2.2 人眼粗定位

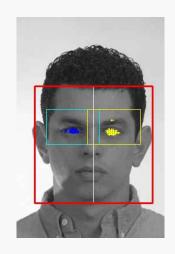
● 人眼检测的流程图



● 粗定位的方法:改进的粗定位人眼检测子。



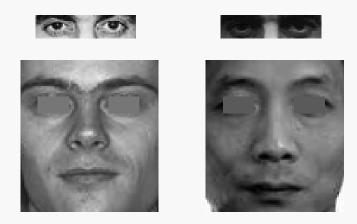
人眼粗定位的搜索范围



人眼粗定位的结果

2.3 人眼检测后处理 ——AdaBoost方法

- 方法:用AdaBoost方法验证左眼和右眼能够组成一双眼睛的置信度,输出置信度最高的三双眼睛的平均值。
- 正负样本如下图所示:



缺点:验证需经过级联结构的很多级;对丰富的候选点,需有效的下采样方法。

2.3 人眼检测后处理 ——mean shift方法(1)

- Mean shift:使用迭代法寻找概率密度估计的最值。
- 最朴素的mean shift: 给定N个样本点, 其中表示n维向量空间。在点处的均值偏移(mean shift)为:

$$m(x_0) = \frac{1}{k} \sum_{x_i \in S} (x_i - x_0)$$

2.3 人眼检测后处理 ——mean shift方法(2)

• 设 $\mathbf{y} = [x, y, s]$,其中 \mathbf{x} , \mathbf{y} 表示候选点的横纵坐标, \mathbf{s} 表示候选点所在的尺度(指数变化),每个候选点的置信度(权值)为 $\boldsymbol{\omega}$,则当迭代中心位于 \mathbf{y} 处时,使用高斯核函数的核密度估计为:

$$\hat{f}(\mathbf{y}) = \frac{1}{N(2\pi)^{3/2}} \sum_{i=1}^{N} \frac{\omega_i \exp(-\frac{D^2[\mathbf{y}, \mathbf{y}_i, \mathbf{H}_i]}{2})}{\sqrt{|\mathbf{H}_i|}}$$

其中

$$D^{2}[\mathbf{y}, \mathbf{y}_{i}, \mathbf{H}_{i}] = (\mathbf{y} - \mathbf{y}_{i})^{T} \mathbf{H}_{i}^{-1} (\mathbf{y} - \mathbf{y}_{i})$$

$$\mathbf{H}_{i} = \begin{bmatrix} (\exp(s_{i})\delta_{x})^{2} & 0 & 0\\ 0 & (\exp(s_{i})\delta_{y})^{2} & 0\\ 0 & 0 & \delta_{s}^{2} \end{bmatrix}$$

2.3 人眼检测后处理 ——mean shift方法(3)

• 推导得均值漂移为:

$$\mathbf{y}_{m+1} = \mathbf{H}_{h}(\mathbf{y}_{m}) \left(\sum_{i=1}^{N} \boldsymbol{\sigma}_{i}(\mathbf{y}_{m}) \mathbf{H}_{i}^{-1} \mathbf{y}_{i} \right)$$

$$\stackrel{\mathbf{H}}{=} \mathbf{H}_{h}^{-1}(\mathbf{y}) = \sum_{i=1}^{N} \boldsymbol{\sigma}_{i} \mathbf{H}_{i}^{-1}$$

$$\boldsymbol{\sigma}_{i}(\mathbf{y}) = \frac{\left| \mathbf{H}_{i} \right|^{-1/2} \boldsymbol{\omega}_{i} \exp(-\frac{D^{2}[\mathbf{y}, \mathbf{y}_{i}, \mathbf{H}_{i}]}{2})}{\sum_{i=1}^{N} \left| \mathbf{H}_{i} \right|^{-1/2} \boldsymbol{\omega}_{i} \exp(-\frac{D^{2}[\mathbf{y}, \mathbf{y}_{i}, \mathbf{H}_{i}]}{2})}$$

2.3 人眼检测后处理 ——mean shift方法(4)

- 实现的考虑
 - 初始条件
 - 收敛条件
 - delt_x, delt_y, delt_s调整
- AdaBoost方法和mean shift方法的比较
 - ▶ 相同点: 精度相同。

AdaBoost

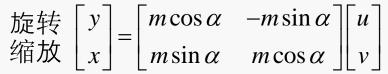
- > 速度慢
- ▶ 利于后期人脸比对

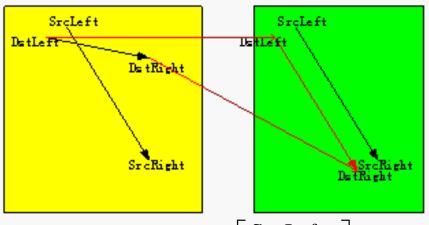
Mean shift

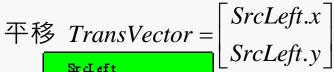
- > 速度快
- > 不利于后期人脸比

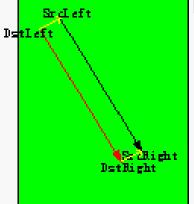
对

2.4 人脸归一化算法



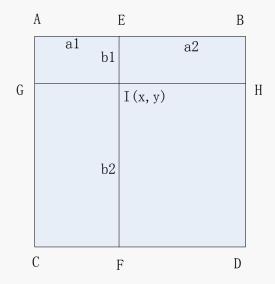








双线性内插



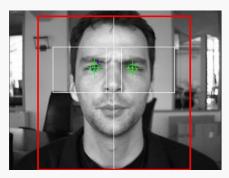
2.5 结果

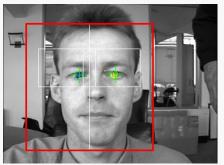
普遍采用的人眼检测误差err定义如下,当err<0.25时,认为人眼检测正确。

$$err = \frac{\max(d_{left_det\,ect}, d_{right_det\,ect})}{d_{stan\,dard}}$$

测试集:BioID人脸库, 共有1521幅包含人脸图片。

算法	检测率	时间 (ms)	CPU主频
	(%)		(GHz)
SVM + 边缘特征	99.46	80	-
MIC + mean shift	97.45	0.4	2.4
AdaBoost + AdaBoost	98.90	11.32	2.5
AdaBoost + mean shift	98.31	1.8	2.5





2.6 进一步考虑

- 有必要制定更加严格的指标;
- 能否利用人脸检测的结果,加速人眼检测;
- 是否有一种更有效的特征表征人眼模式;
- 是否可以合并人脸检测和人眼检测。

人脸识别系统实现及优化

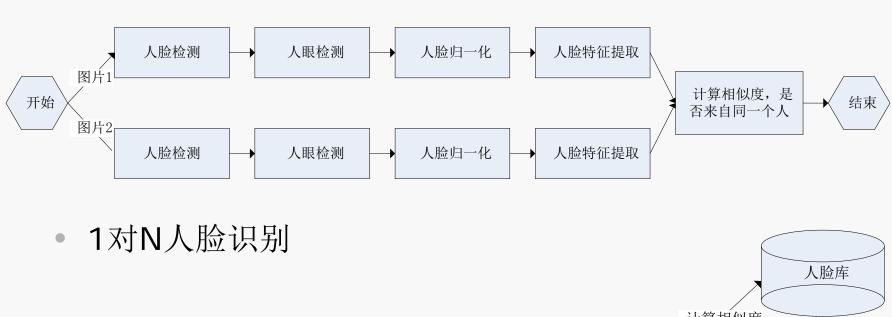
- 3.1 模块划分
- 3.2 已有工作

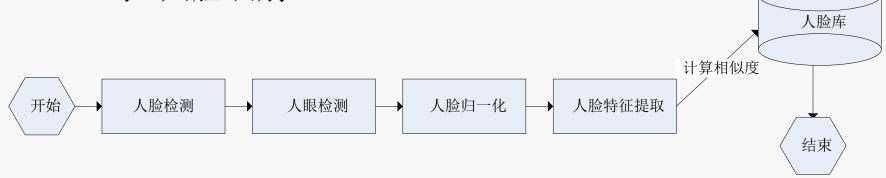
• 3.3 PC平台的优化

- 3.4 嵌入式平台的优化
- 3.5 进一步考虑

3.1 模块划分及已有工作

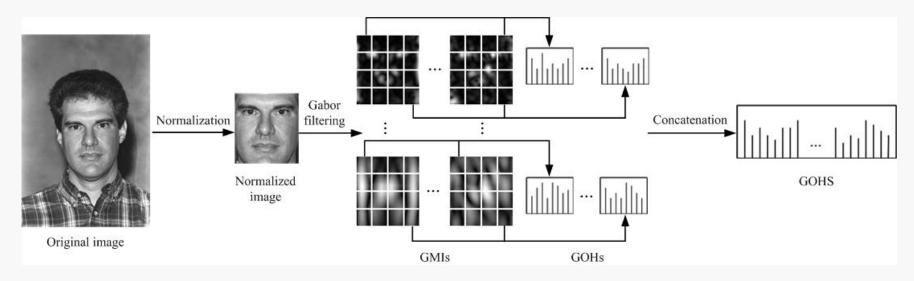
• 1对1人脸识别





3.2 已有工作

• GOH人脸描述子的提取



- LDA降维
- 余弦距离

3.3 PC平台的优化

• 使用FFTW开源库计算DFT和IDFT。

提取一幅图片特征的耗时

优化前	优化后
(ms)	(ms)
280	50

3.4 嵌入式平台的优化

- C++语言修改为C语言
 - 成员函数,成员变量
 - 构造函数, 析构函数
 - 重载, 如"="
- 浮点运算优化为定点运算
 - 定标
 - 基本运算的优化,+,-,*,/等。
- 测试环境: FERET人脸库, DM642的DSP

优化前耗时	优化后耗时	
(ms/frame)	(ms/frame)	
2325	223	

3.5 进一步考虑

• C++语言修改为C语言是否可以程序化





Thank you