

Local Binary Pattern (LBP)

局部二进制算子





目录

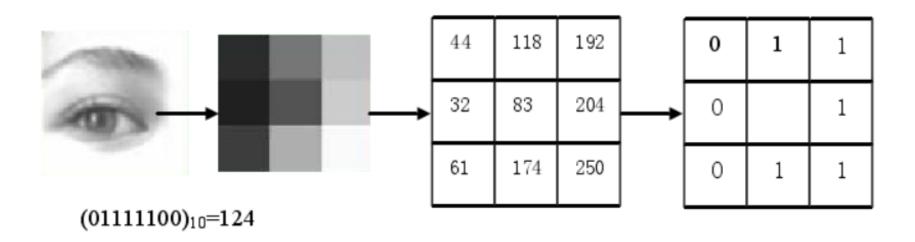
- 1 LBP算法概述
- 2 LBP特征提取
- 3 LBP应用



1. LBP算法概述

LBP(Local Binary Patterns,局部二值模式)[1]是1996年由Ojala提出的特征提取方法,具有灰度不变性和旋转不变性,主要用于纹理特征提取。

基本思想:用中心像素的灰度值作为阈值,与它的邻域相比较得到的二进制码来表述局部纹理特征。

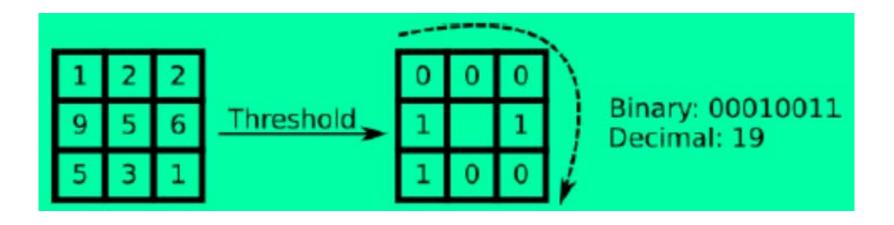


T. Ojala, et al. Multiresolution Gray-Scale and Rotation Invariant Texture Classification with Local Binary Patterns, IEEE Transactions on Pattern Analysis and Machine Intelligence, 24(7):971-987, 2002.





基本LBP算子



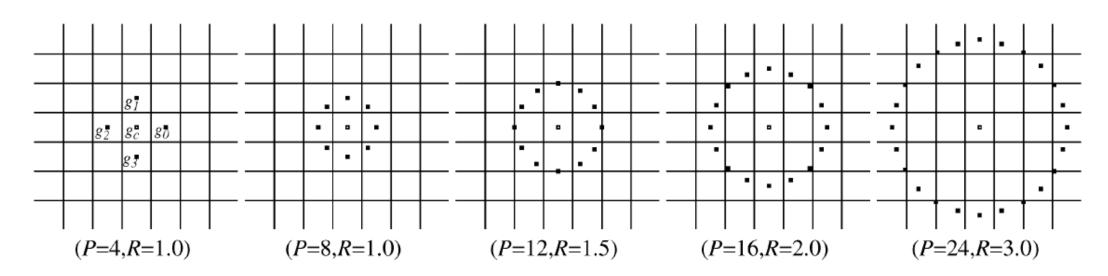
LBP
$$(x_c, y_c) = \sum_{p=0}^{P-1} s(g_p - g_c) 2^p$$

 $s(x) = \begin{cases} 1, x \ge 0 \\ 0, x < 0 \end{cases}$



圆形LBP算子

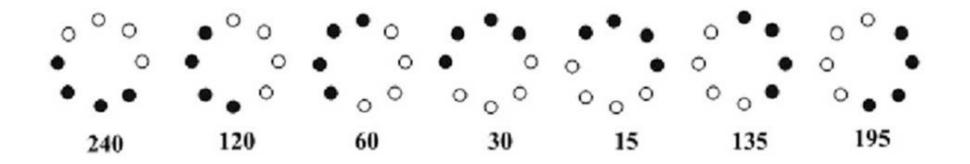
为了适应不同尺度的纹理特征,Ojala对LPB算子进行了改进,将3*3邻域扩展到任意邻域,并且用圆形代替正方形。 LBP_P^R 表示半径为R的圆内有P个像素点。



$$x_p = x_c + R\cos(\frac{2\pi p}{P})$$
 $y_p = y_c + R\sin(\frac{2\pi p}{P})$

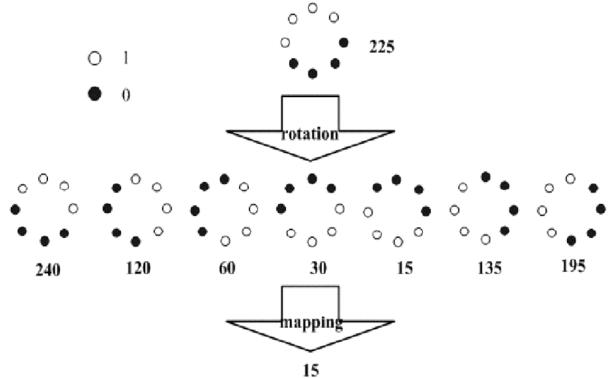


旋转不变LBP:基本的LPB特征是灰度不变,但不是旋转不变的。同一幅图像,进行旋转以后,其特征将会有很大的差别,影响匹配的精度。





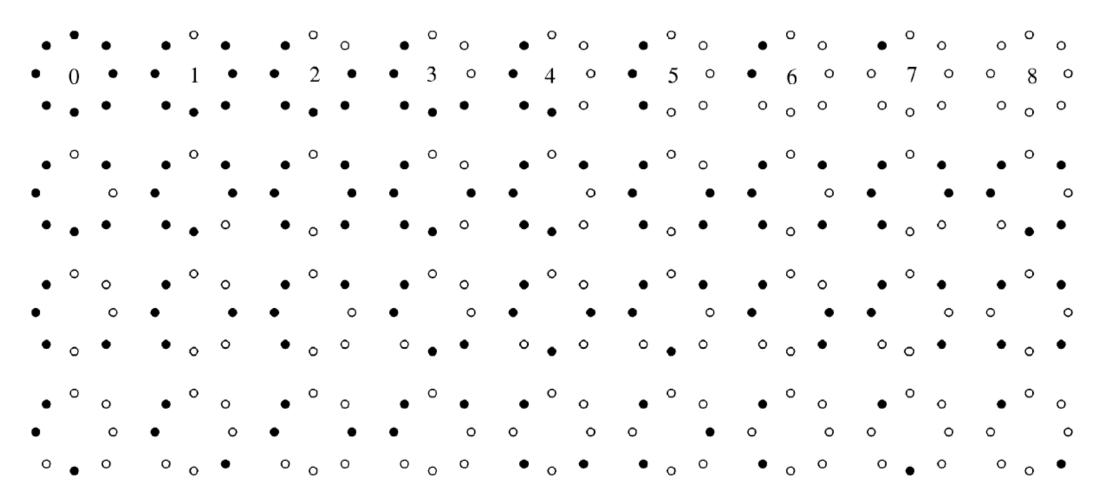
旋转不变LBP:对同一编码模式经旋转后产生的编码结果为同一值,即取这些旋转结果中的最小值。

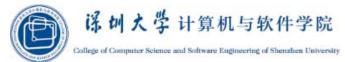


$$LBP_{P,R}^{ri} = min\{ROR(LBP_{P,R}, i) \mid i = 0, 1, ..., P - 1\}$$



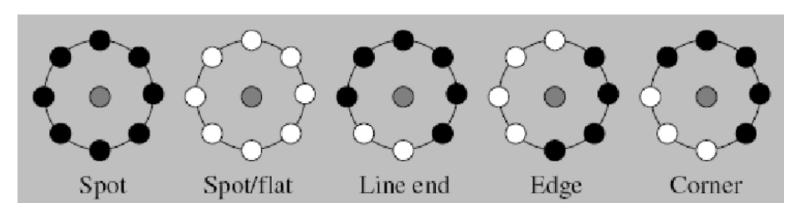
旋转不变LBP:对同一编码模式经旋转后产生的编码结果为同一值,即取这些旋转结果中的最小值。







LBP等价模式: 当某个LBP所对应的循环二进制数从0到1或从1到0最多有两次跳变时,该LBP所对应的二进制就称为一个等价模式类。不属于等价模式的统称为混合模式。模式数量减少为P(P-1)+2种。



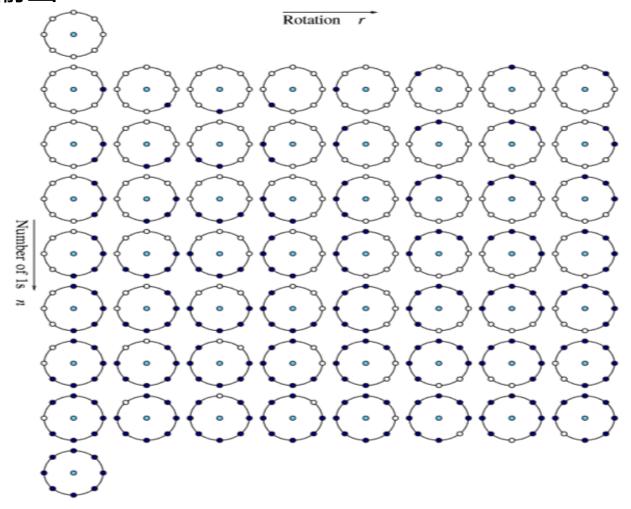
如:0000000 (0次跳变),00000111 (只含一次从0到1的跳变),10001111 (先由1跳到0,再由0跳到1,共两次跳变)都是等价模式类

$$LBP_{P,R}^{riu2} = \begin{cases} \sum_{p=0}^{P-1} s(g_p - g_c) & \text{if } U(LBP_{P,R}) \leq 2\\ P+1 & \text{otherwise,} \end{cases}$$





LBP等价模式:对于8个采样点,共有58种唯一的 uniform 类型的LBP值输出





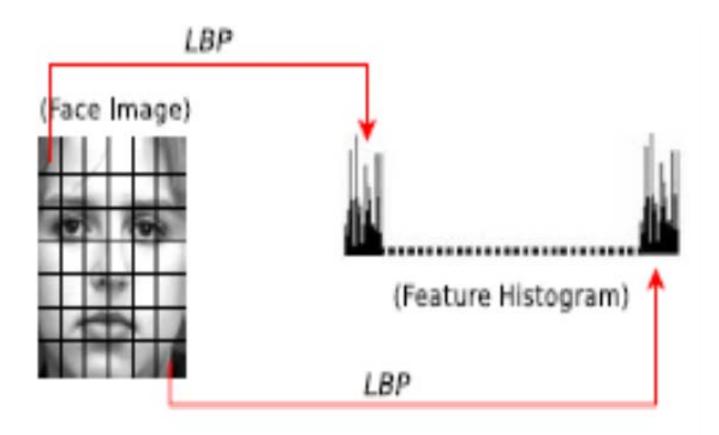
LBP算子的输出比较

Table 2.1: Comparison of the dimension of LBP operators

	原始模式数	等价模式	旋转不变等价模式
LBP_8^1	256	58 (+1)	9
LBP_{16}^2	65536	242(+1)	17
LBP_{24}^3	16777216	554(+1)	25



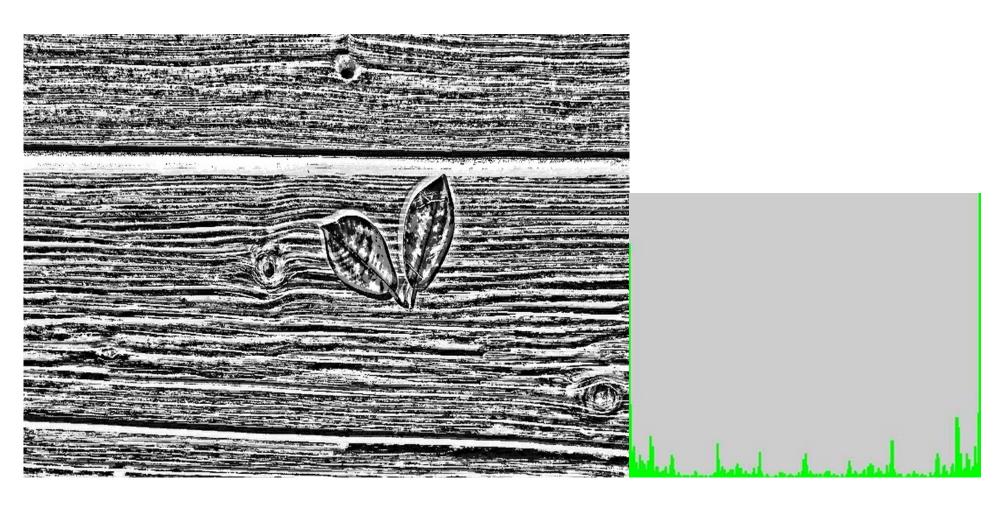
LBP特征:分块,对一个块中所有像素的编码进行直方图统计(LBP种类作横轴,出现次数为纵轴),得到LBP特征,包含区域的纹理信息。







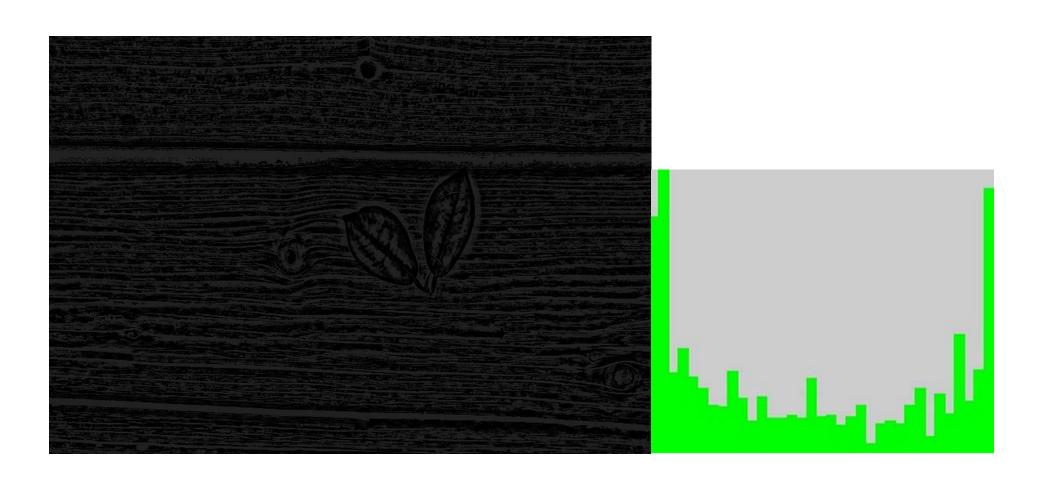




灰度不变性LBP

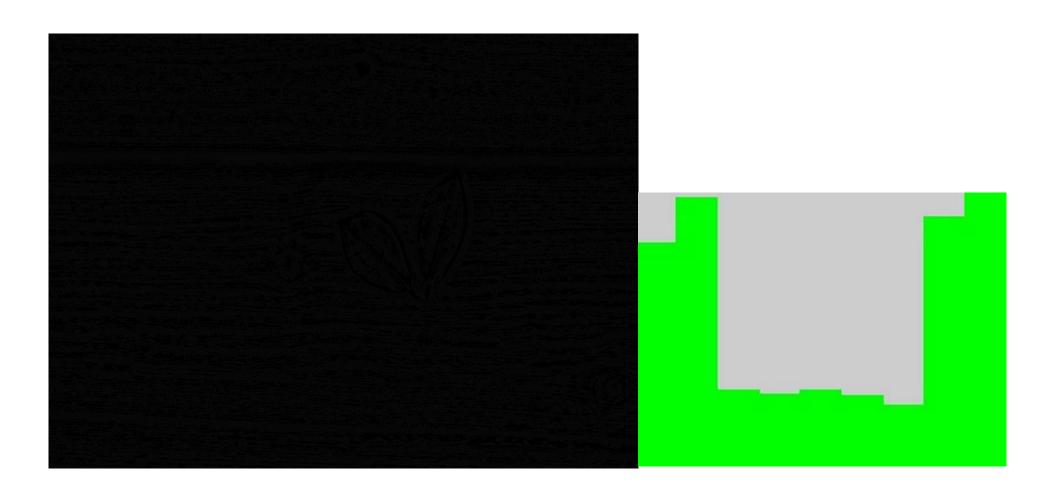






旋转不变性LBP





uniform 旋转不变性