

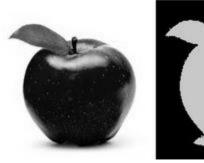
14.基本阈值操作

- 图像阈值
- 阈值类型
- 代码演示

图像阈值 (threshold)

阈值是什么?简单点说是把图像分割的标尺,这个标尺是根据什么产生的,阈值产生算法?阈值类型。(Binary segmentation)

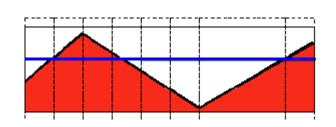




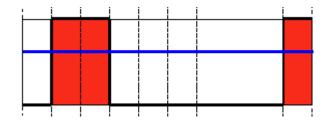


阈值类型一阈值二值化(threshold binary)

左下方的图表示图像像素点Src(x,y)值分布情况,蓝色水平线表示阈值

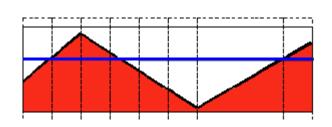


$$\mathtt{dst}(x,y) = \left\{ \begin{array}{ll} \mathtt{maxVal} & \mathrm{if}\,\mathtt{src}(x,y) > \mathtt{thresh} \\ 0 & \mathrm{otherwise} \end{array} \right.$$

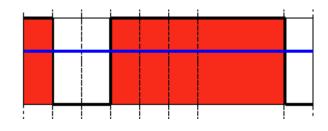


阈值类型一阈值反二值化(threshold binary Inverted)

左下方的图表示图像像素点Src(x,y)值分布情况,蓝色水平线表示阈值

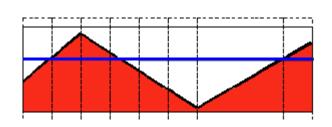


$$\mathtt{dst}(x,y) = \left\{ \begin{aligned} 0 & \text{if } \mathtt{src}(x,y) > \mathtt{thresh} \\ \mathtt{maxVal} & \text{otherwise} \end{aligned} \right.$$

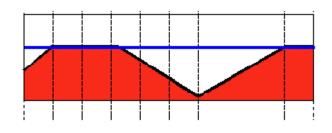


阈值类型一截断 (truncate)

左下方的图表示图像像素点Src(x,y)值分布情况,蓝色水平线表示阈值

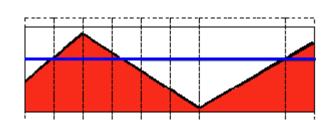


$$\mathtt{dst}(x,y) = \left\{ \begin{aligned} \mathtt{threshold} & \text{ if } \mathtt{src}(x,y) > \mathtt{thresh} \\ \mathtt{src}(x,y) & \text{ otherwise} \end{aligned} \right.$$

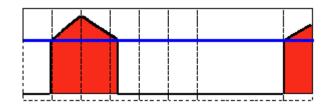


阈值类型一阈值取零 (threshold to zero)

左下方的图表示图像像素点Src(x,y)值分布情况,蓝色水平线表示阈值

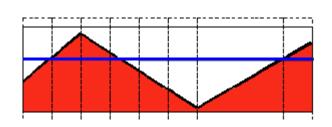


$$\mathtt{dst}(x,y) = \left\{ \begin{array}{ll} \mathtt{src}(x,y) & \mathrm{if} \ \mathtt{src}(x,y) > \mathtt{thresh} \\ 0 & \mathrm{otherwise} \end{array} \right.$$

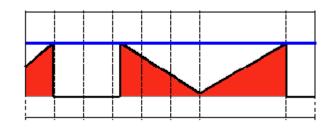


阈值类型一阈值反取零 (threshold to zero inverted)

左下方的图表示图像像素点Src(x,y)值分布情况,蓝色水平线表示阈值



$$\mathtt{dst}(x,y) = \left\{ \begin{aligned} 0 & \text{if } \mathtt{src}(x,y) > \mathtt{thresh} \\ \mathtt{src}(x,y) & \text{otherwise} \end{aligned} \right.$$



Enumerator	
THRESH_BINARY	$\mathtt{dst}(x,y) = \left\{ egin{array}{ll} \mathtt{maxval} & \mathtt{if}\mathtt{src}(x,y) > \mathtt{thresh} \\ 0 & \mathtt{otherwise} \end{array} ight.$
THRESH_BINARY_INV	$\mathtt{dst}(x,y) = \left\{ \begin{array}{ll} 0 & \mathtt{if}\mathtt{src}(x,y) > \mathtt{thresh} \\ \mathtt{maxval} & \mathtt{otherwise} \end{array} \right.$
THRESH_TRUNC	$\mathtt{dst}(x,y) = \left\{ \begin{array}{ll} \mathtt{threshold} & \mathtt{if}\mathtt{src}(x,y) > \mathtt{thresh} \\ \mathtt{src}(x,y) & \mathtt{otherwise} \end{array} \right.$
THRESH_TOZERO	$\mathtt{dst}(x,y) = \left\{ \begin{matrix} \mathtt{src}(x,y) & \mathtt{if}\mathtt{src}(x,y) > \mathtt{thresh} \\ 0 & \mathtt{otherwise} \end{matrix} \right.$
THRESH_TOZERO_INV	$\mathtt{dst}(x,y) = \left\{ \begin{aligned} 0 & \text{if } \mathtt{src}(x,y) > \mathtt{thresh} \\ \mathtt{src}(x,y) & \text{otherwise} \end{aligned} \right.$
THRESH_MASK	
THRESH_OTSU	flag, use Otsu algorithm to choose the optimal threshold value
THRESH_TRIANGLE	flag, use Triangle algorithm to choose the optimal threshold value

演示代码

```
// conver to gray
if (src.channels() == 3) {
    cvtColor(src, temp, CV_BGR2GRAY);
} else {
    temp = src;
// apply threshold
createTrackbar(trackbar_value, OUTPUT_WIN, &threshold_value, maxvalue, threshold_demo);
threshold_demo(0, 0);
// loop for your end
for (;;) {
    int c;
    c = waitKey(20);
   if ((char)c == 27) { // ESC
        break
return 0;
```

为梦想增值。



15.自定义线性滤波

- 巻积概念
- 常见算子
- 自定义卷积模糊
- 代码演示

卷积概念

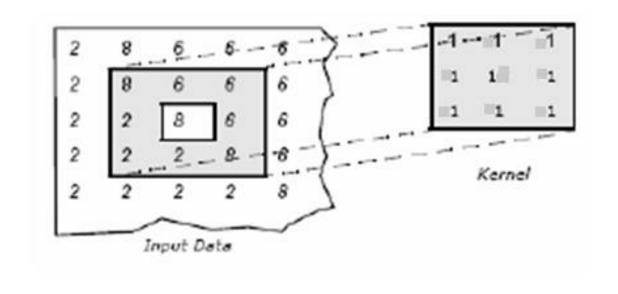
● **卷积**是图像处理中一个操作,是kernel在图像的每个像素上的操作。

Kernel本质上一个固定大小的矩阵数组,其中心点称为锚点(anchor point)

卷积如何工作

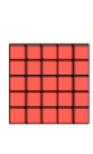
把kernel放到像素数组之上,求锚点周围覆盖的像素 乘积之和(包括锚点),用来替换锚点覆盖下像素点 值称为卷积处理。数学表达如下:

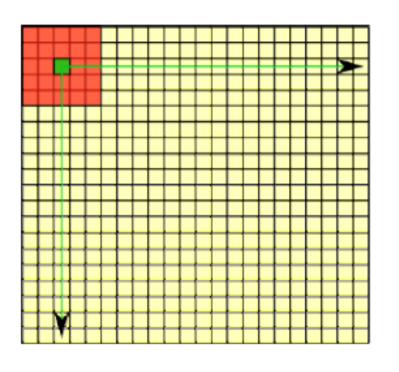
$$H(x,y) = \sum_{i=0}^{M_i-1} \sum_{j=0}^{M_j-1} I(x+i-a_i,y+j-a_j) K(i,j)$$

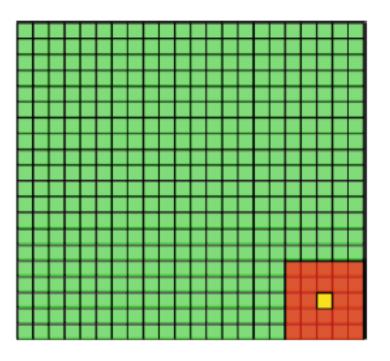


Sum =
$$8x1+6x1+6x1+2x1+8x1+6x1+2x1+2x1+8x1$$

New pixel = sum / (m*n)







常见算子

+1	0
0	-1

Robert算子

0	+1
-1	0

-1	0	1
-2	0	2
-1	0	1

-1	-2	-1
0	0	0
1	2	1

Sobel算子

0	-1	0
-1	4	-1
0	-1	0

拉普拉斯算子

自定义卷积模糊

filter2D方法filter2D(Mat src, //输入图像 Mat dst, // 模糊图像 int depth, // 图像深度32/8 Mat kernel, // 卷积核/模板 Point anchor, // 锚点位置 double delta // 计算出来的像素+delta 其中 kernel是可以自定义的卷积核

$$K = \frac{1}{3 \cdot 3} \begin{vmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{vmatrix}$$

演示代码

```
src = imread("D:/vcprojects/images/test.png");
if (!src.data) {
    printf("could not load image...\n");
    return -1;
char INPUT_WIN[] = "input image";
char OUTPUT_WIN[] = "result image";
namedWindow(INPUT_WIN, CV_WINDOW_AUTOSIZE);
namedWindow(OUTPUT_WIN, CV_WINDOW_AUTOSIZE);
imshow(INPUT_WIN, src);
int c = 0;
int index = 1;
while (true) {
    c = waitKey(500);
    if ((char)c == 27) {
        break
    ksize = 3 + 2 * (index % 5):
   kernel = Mat::ones(Size(ksize, ksize), CV_32F) / (float)(ksize*ksize);
    filter2D(src, dest, -1, kernel, Point(-1, -1), 0);
    imshow(OUTPUT_WIN, dest);
    index++;
return 0;
```

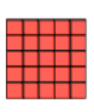
为梦想增值。

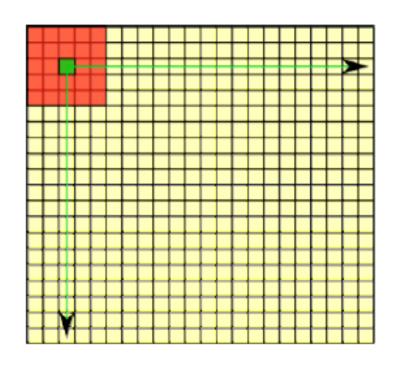


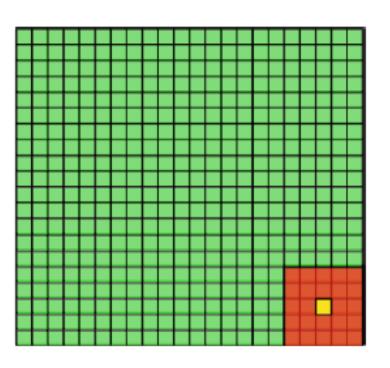
16.处理边缘

- 卷积边缘问题
- 处理边缘
- 代码演示

卷积边缘问题







卷积边界问题

图像卷积的时候边界像素,不能被卷积操作,原因在于边界像素没有完全跟kernel重叠,所以当3x3滤波时候有1个像素的边缘没有被处理,5x5滤波的时候有2个像素的边缘没有被处理。

处理边缘

在卷积开始之前增加边缘像素,填充的像素值为0或者RGB黑色,比如3x3在四周各填充1个像素的边缘,这样就确保图像的边缘被处理,在卷积处理之后再去掉这些边缘。openCV中默认的处理方法是: BORDER_DEFAULT, 此外常用的还有如下几种:

- BORDER_CONSTANT 填充边缘用指定像素值
- BORDER_REPLICATE 填充边缘像素用已知的边缘像素值。
- BORDER_WRAP 用另外一边的像素来补偿填充

BORDER_DEFAULT





BORDER_CONSTANT





BORDER_REPLICATE – 通过插值计算





BORDER_WRAP – 另外一边补偿





API说明 - 给图像添加边缘API

```
copyMakeBorder (
Mat src, // 输入图像
Mat dst, // 添加边缘图像
int top, // 边缘长度, 一般上下左右都取相同值,
int bottom,
int left,
int right,
int borderType // 边缘类型
Scalar value
```

演示代码

```
int flag = 0;
// int border_type = BORDER_DEFAULT;
int border_type = BORDER_WRAP;
RNG rng;
Scalar color:
int top = (int) (0.05*src.rows);
int bottom = (int)(0.05*src.rows);
int left = (int)(0.05*src.cols);
int right = (int)(0.05*src.cols);
while (true) {
    flag = waitKey(500);
    if ((char)flag == 27) {
        break
    if ((char)flag == 'c') {
        border_type = BORDER_CONSTANT;
    else if ((char)flag == 'r') {
        border_type = BORDER_REPLICATE;
    color = Scalar(rng.uniform(0, 255), rng.uniform(0, 255), rng.uniform(0, 255));
    copyMakeBorder(src, dest, top, bottom, left, right, border_type, color);
    imshow(OUTPUT_WIN, dest);
return 0;
```

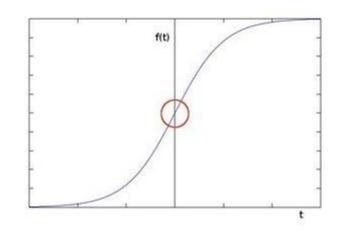


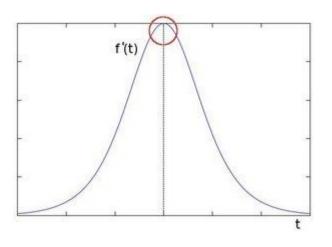
17.Sobel算子

- 卷积应用-图像边缘提取
- 相关API
- 代码演示

卷积应用-图像边缘提取







卷积应用-图像边缘提取

- 边缘是什么 是像素值发生跃迁的地方,是图像的显著特征之一,在图像特征提取、对象检测、模式识别等方面都有重要的作用。
- 如何捕捉/提取边缘 对图像求它的一阶导数
 delta = f(x) f(x-1), delta越大, 说明像素在X方向变化越大, 边缘信号越强,
- 我已经忘记啦,不要担心,用Sobel算子就好!卷积操作!

Sobel算子

- 是离散微分算子(discrete differentiation operator),
 用来计算图像灰度的近似梯度
- Soble算子功能集合高斯平滑和微分求导
- 又被称为一阶微分算子,求导算子,在水平和垂直两个方向上求导,得到图像X方法与Y方向梯度图像

Sobel算子

水平梯度

$$G_{x} = \begin{bmatrix} -1 & 0 & +1 \\ -2 & 0 & +2 \\ -1 & 0 & +1 \end{bmatrix} * I$$

$$G_{y} = \begin{bmatrix} -1 & -2 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ +1 & +2 & +1 \end{bmatrix} * I$$

垂直梯度

$$G=\sqrt{G_x^2+G_y^2}$$

最终图像梯度

$$G = |G_x| + |G_y| \,$$

Sobel算子

求取导数的近似值, kernel=3时不是很准确, OpenCV 使用改进版本Scharr函数, 算子如下:

$$G_x = \begin{bmatrix} -3 & 0 & +3 \\ -10 & 0 & +10 \\ -3 & 0 & +3 \end{bmatrix}$$

$$G_y = \begin{bmatrix} -3 & -10 & -3 \\ 0 & 0 & 0 \\ +3 & +10 & +3 \end{bmatrix}$$

API说明cv::Sobel

```
cv::Sobel (
InputArray Src // 输入图像
OutputArray dst// 输出图像,大小与输入图像一致
int depth // 输出图像深度.
Int dx. // X方向,几阶导数
int dy // Y方向,几阶导数.
int ksize, SOBEL算子kernel大小,必须是1、3、5、7
double scale = 1
double delta = 0
int borderType = BORDER_DEFAULT
```

Input depth (src.depth())	Output depth (ddepth)
CV_8U	-1/CV_16S/CV_32F/CV_64F
CV_16U/CV_16S	-1/CV_32F/CV_64F
CV_32F	-1/CV_32F/CV_64F
CV_64F	-1/CV_64F

API说明cv::Scharr

```
cv::Scharr (
InputArray Src // 输入图像
OutputArray dst// 输出图像,大小与输入图像一致
int depth // 输出图像深度.
Int dx. // X方向,几阶导数
int dy // Y方向,几阶导数.
double scale = 1
double delta = 0
int borderType = BORDER_DEFAULT
)
```

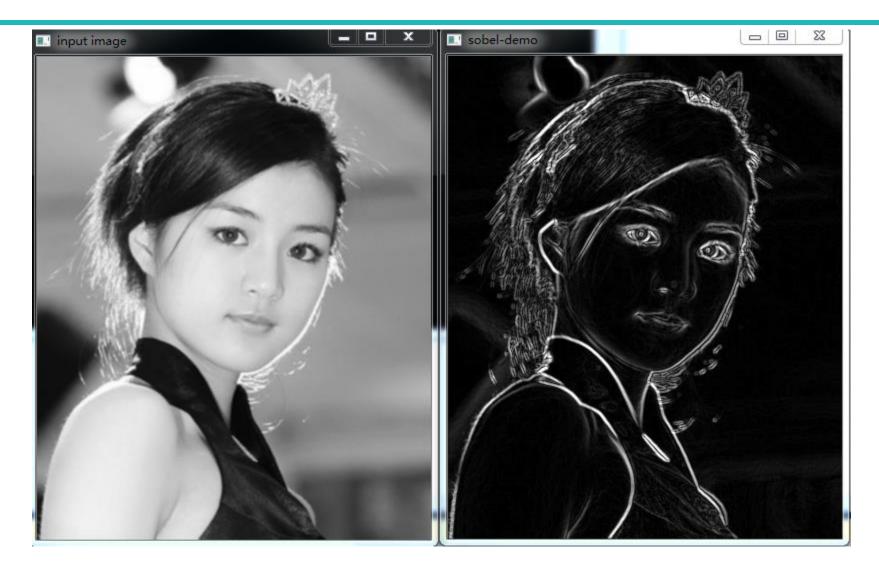
其它API

- GaussianBlur(src, dst, <u>Size(3,3)</u>, 0, 0, <u>BORDER_DEFAULT</u>);
- <u>cvtColor(</u> src, gray, <u>COLOR_RGB2GRAY</u>);
- addWeighted(A, 0.5,B, 0.5, 0, AB);
- convertScaleAbs(A, B)// 计算图像A的像素绝对值,输出到图像R
 dst(I) = saturate_cast<uchar>(|src(I) * alpha + beta|)

演示代码

```
⊟int main(int argc, char** argv) {
     Mat src, dest;
     src = imread("D:/vcprojects/images/test.png");
     if (!src.data) {
         printf("could not load image...\n");
         return -1;
     char INPUT_TITLE[] = "input image";
     char OUTPUT_TITLE[] = "sobel-demo";
     namedWindow(INPUT_TITLE, CV_WINDOW_AUTOSIZE);
     namedWindow(OUTPUT_TITLE, CV_WINDOW_AUTOSIZE);
     GaussianBlur(src, src, Size(3, 3), 0, 0, BORDER_DEFAULT);
     cvtColor(src, src, CV_BGR2GRAY);
     imshow(INPUT_TITLE, src);
     Mat xgrad, ygrad;
     Sobel(src, xgrad, CV_16S, 1, 0, 3);
     Sobel(src, ygrad, CV_16S, 0, 1, 3);
     convertScaleAbs(xgrad, xgrad);
     convertScaleAbs(ygrad, ygrad);
     addWeighted(xgrad, 0.5, ygrad, 0.5, 0, dest);
     imshow(OUTPUT_TITLE, dest);
     waitKey(0);
     return 0;
```

为梦想婚位。

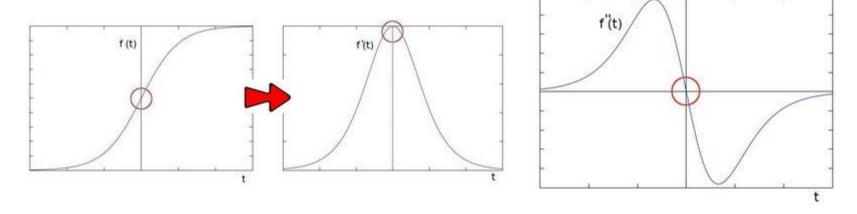




18.Laplance算子

- 理论
- API使用
- 代码演示

理论



解释: 在二阶导数的时候,最大变化处的值为零即边缘是零值。通过二阶导数计算,依据此理论我们可以计算图像二阶导数,提取边缘。

Laplance算子

● 二阶导数我不会,别担心 ->拉普拉斯算子(Laplance operator)

$$Laplace(f) = \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}$$

● Opencv已经提供了相关API - cv::Laplance

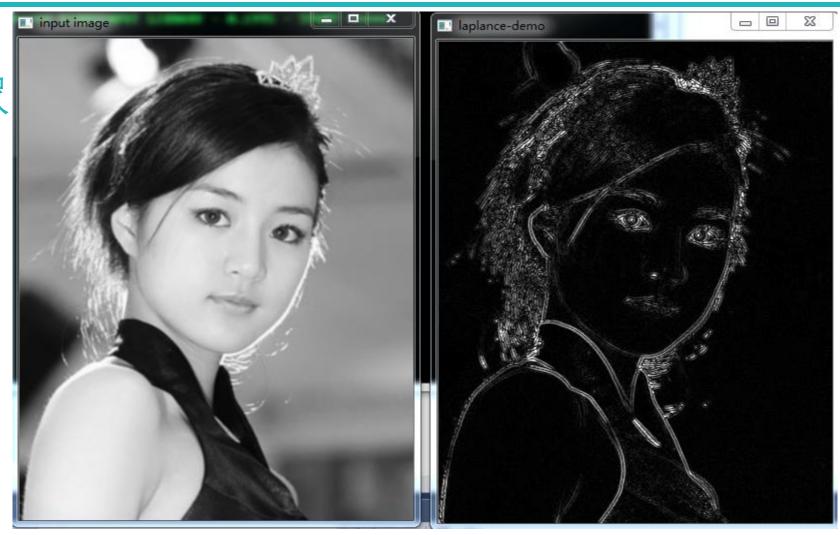
处理流程

- 高斯模糊 去噪声GaussianBlur()
- 转换为灰度图像cvtColor()
- 拉普拉斯 二阶导数计算Laplacian()
- 取绝对值convertScaleAbs()
- 显示结果

API使用cv::Laplacian

```
Laplacian(
InputArray src,
OutputArray dst,
int depth, //深度CV_16S
int kisze, // 3
double scale = 1,
double delta = 0.0,
int borderType = 4
)
```

显示图像



演示代码

```
Mat src, dest;
src = imread("D:/vcprojects/images/test.png");
if (!src.data) {
    printf("could not load image...\n");
    return -1;
char INPUT_TITLE[] = "input image";
char OUTPUT_TITLE[] = "laplance-demo";
namedWindow(INPUT_TITLE, CV_WINDOW_AUTOSIZE);
namedWindow(OUTPUT_TITLE, CV_WINDOW_AUTOSIZE);
// pre-process, blur
GaussianBlur(src, src, Size(3, 3), 0);
// convert to gray
cvtColor(src, src, CV BGR2GRAY);
// display input
imshow(INPUT_TITLE, src);
// laplance
Laplacian(src, dest, CV_16S, 3);
convertScaleAbs(dest, dest);
imshow(OUTPUT_TITLE, dest);
waitKey(0);
return 0;
```

为梦想婚位



19.Canny边缘检测

- Canny算法介绍
- API cv::Canny()
- 代码演示

Canny算法介绍

- Canny是边缘检测算法,在1986年提出的。
- 是一个很好的边缘检测器
- 很常用也很实用的图像处理方法

Canny算法介绍-五步 in cv::Canny

- 1. 高斯模糊 GaussianBlur
- 2. 灰度转换 cvtColor
- 3. 计算梯度 Sobel/Scharr
- 4. 非最大信号抑制
- 5. 高低阈值输出二值图像

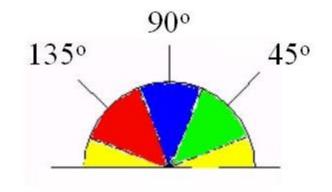
Canny算法介绍 - 非最大信号抑制

$$G_x = \begin{bmatrix} -1 & 0 & +1 \\ -2 & 0 & +2 \\ -1 & 0 & +1 \end{bmatrix}$$

$$G_y = egin{bmatrix} -1 & -2 & -1 \ 0 & 0 & 0 \ +1 & +2 & +1 \end{bmatrix}$$

$$G = \sqrt{G_x^2 + G_y^2}$$

$$\theta = \arctan(\frac{G_y}{G_x})$$



其中黄色区域取值范围为0~22.5 与157.5~180

绿色区域取值范围为22.5~67.5

蓝色区域取值范围为67.5~112.5

红色区域取值范围为112.5~157.5

Canny算法介绍-高低阈值输出二值图像

- T1, T2为阈值,凡是高于T2的都保留,凡是小于T1都丢弃,从高于T2的像素出发,凡是大于T1而且相互连接的,都保留。最终得到一个输出二值图像。
- 推荐的高低阈值比值为 T2: T1 = 3:1/2:1其中T2为高阈值, T1为低阈值

API – cv::Canny

```
Canny(InputArray src, // 8-bit的输入图像
OutputArray edges,// 输出边缘图像,一般都是二值图像,背景是黑色 double threshold1,// 低阈值,常取高阈值的1/2或者1/3 double threshold2,// 高阈值 int aptertureSize,// Soble算子的size,通常3x3,取值3 bool L2gradient // 选择 true表示是L2来归一化,否则用L1归一化)
```

$$L_2 \; \mathsf{norm} = \sqrt{(dI/dx)^2 + (dI/dy)^2}$$
 :

$$L_1 \ \mathsf{norm} = |dI/dx| + |dI/dy|$$

默认情况一般选择是L1,参数设置为false

演示代码

```
if (!src.data) {
         printf("could not load image...\n");
         return -1:
     char INPUT_TITLE[] = "input image";
     namedWindow(INPUT_TITLE, CV_WINDOW_AUTOSIZE);
     namedWindow(OUTPUT_TITLE, CV_WINDOW_AUTOSIZE);
     imshow(INPUT_TITLE, src);
     dest.create(src.size(), src.type());
     cvtColor(src, gray_src, CV_BGR2GRAY);
     createTrackbar("Threshold:", OUTPUT_TITLE, &high_threshold, max_value, CannyDemo);
     CannyDemo(0, 0);
     waitKey(0):
□void CannyDemo(int, void*) {
     blur(gray_src, edges_dest, Size(3, 3), Point(-1, -1), BORDER_DEFAULT);
     double lowt = high_threshold / rate;
     Canny(edges_dest, edges_dest, lowt, high_threshold, 3, true);
     dest = Scalar::all(0);
     // 使用遮罩层,只有非零的元素才被copy到模板中。
     src.copyTo(dest, edges_dest);
     imshow(OUTPUT_TITLE, dest);
```

为梦想增值。

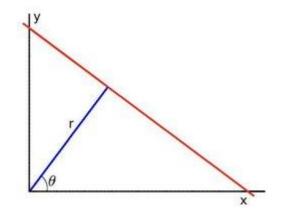


20.霍夫变换-直线

- 霍夫直线变换介绍
- 相关API学习
- 代码演示

霍夫直线变换介绍

- Hough Line Transform用来做直线检测
- 前提条件 边缘检测已经完成
- 平面空间到极坐标空间转换



x=ρcosθ,y=ρsinθ

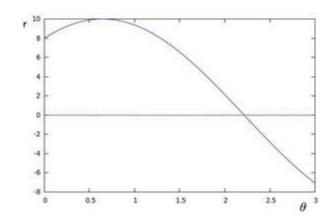
ρ^2=x^2+y^2, tanθ=y/x (x≠0)

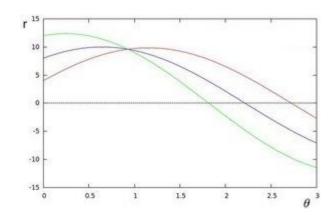
霍夫直线变换介绍

$$y = \left(-\frac{\cos\theta}{\sin\theta}\right)x + \left(\frac{r}{\sin\theta}\right)$$

$$r = x\cos\theta + y\sin\theta$$

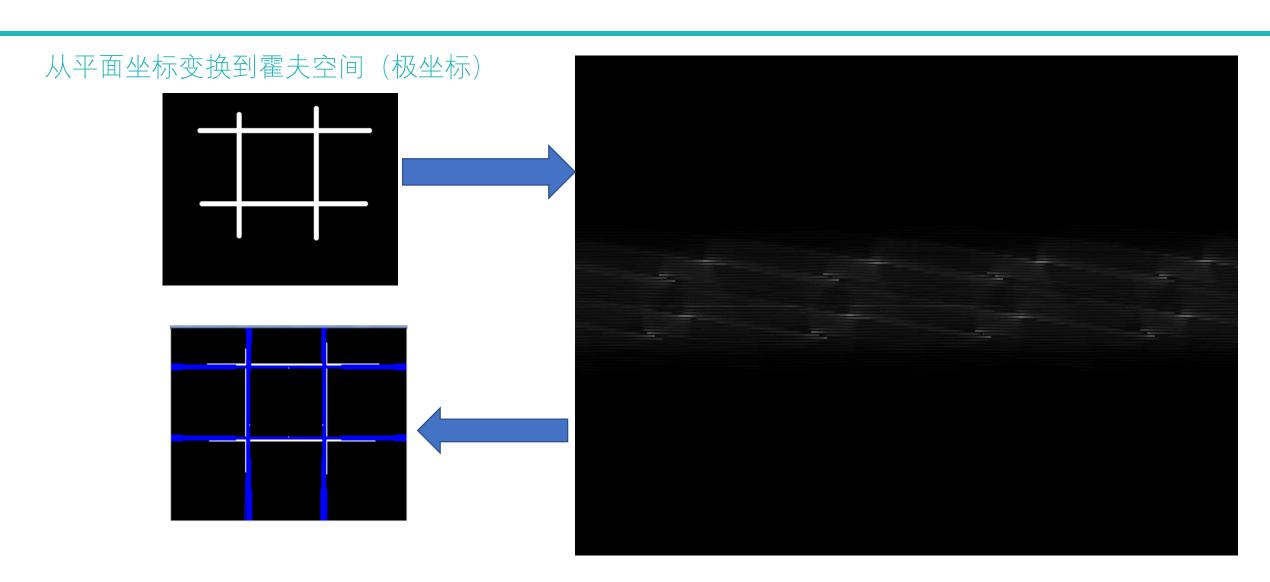
$$r_{\theta} = x_0 \cdot \cos \theta + y_0 \cdot \sin \theta$$





霍夫直线变换介绍

- 对于任意一条直线上的所有点来说
- 变换到极坐标中,从[0~360]空间,可以得到r的大小
- 属于同一条直线上点在极坐标空(r, theta)必然在一个点上有最强的信号出现,根据此反算到平面坐标中就可以得到直线上各点的像素坐标。从而得到直线



相关API学习

- 标准的霍夫变换 cv::HoughLines从平面坐标转换到霍夫空间,最终输出是 (θ, r_{θ}) 表示极坐标空间
- = 霍夫变换直线概率 cv::HoughLinesP最终输出是直线的两个点 (x_0, y_0, x_1, y_1)

相关API学习

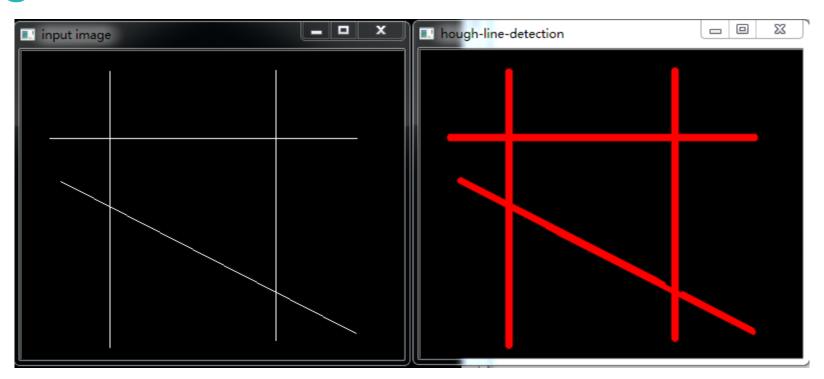
cv::HoughLines(
InputArray src, // 输入图像,必须8-bit的灰度图像
OutputArray lines, // 输出的极坐标来表示直线
double rho, // 生成极坐标时候的像素扫描步长
double theta, //生成极坐标时候的角度步长,一般取值CV_PI/180
int threshold, // 阈值,只有获得足够交点的极坐标点才被看成是直线
double srn=0;// 是否应用多尺度的霍夫变换,如果不是设置0表示经典霍夫变换
double stn=0;//是否应用多尺度的霍夫变换,如果不是设置0表示经典霍夫变换
double min_theta=0; // 表示角度扫描范围 0~180之间,默认即可
double max_theta=CV_PI
) // 一般情况是有经验的开发者使用,需要自己反变换到平面空间

相关API学习

cv::HoughLinesP(

InputArray src, // 输入图像,必须8-bit的灰度图像 OutputArray lines, // 输出的极坐标来表示直线 double rho, // 生成极坐标时候的像素扫描步长 double theta, //生成极坐标时候的角度步长,一般取值CV_PI/180 int threshold, // 阈值,只有获得足够交点的极坐标点才被看成是直线 double minLineLength=0;// 最小直线长度 double maxLineGap=0;// 最大间隔)

HoughLinesP检测效果



演示代码

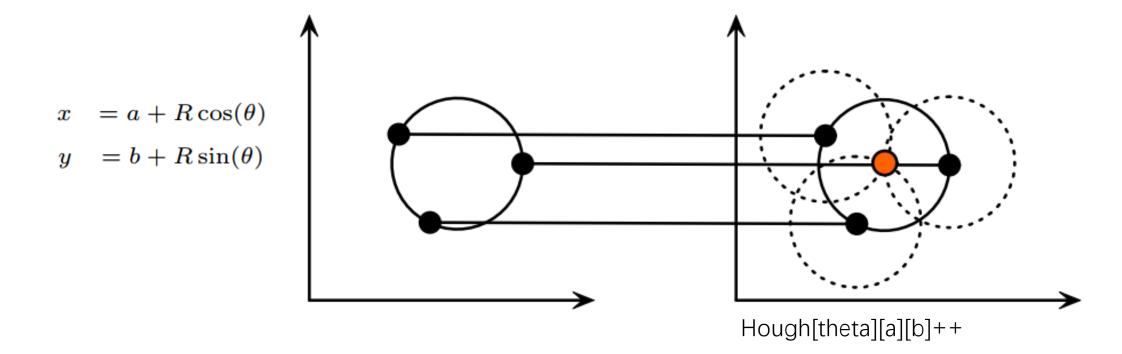
先进行边缘检测

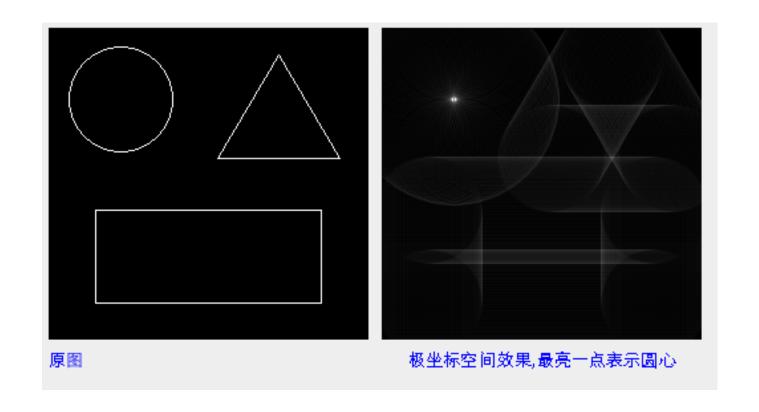


21.霍夫圆变换

- 霍夫圆检测原理
- 相关API
- 代码演示

霍夫圆检测原理





霍夫圆变换原理

- 从平面坐标到极坐标转换三个参数 $C(x_0, y_0, r)$ 其中 x_0, y_0 是圆心
- 假设平面坐标的任意一个圆上的点,转换到极坐标中: $C(x_0, y_0, r)$ 处有最大值,霍夫变换正是利用这个原理实现 圆的检测。

相关API cv::HoughCircles

- 因为霍夫圆检测对噪声比较敏感,所以首先要对图像 做中值滤波。
- 基于效率考虑,Opencv中实现的霍夫变换圆检测是基于图像梯度的实现,分为两步:
 - 1. 检测边缘,发现可能的圆心
 - 2. 基于第一步的基础上从候选圆心开始计算最佳半径大小

HoughCircles参数说明

HoughCircles(InputArray image, // 输入图像 ,必须是8位的单通道灰度图像 OutputArray circles, // 输出结果,发现的圆信息 Int method, // 方法 - HOUGH_GRADIENT Double dp, // dp = 1; Double mindist, // 10 最短距离 - 可以分辨是两个圆的,否则认为是同心圆 - src_gray.rows/8 Double param1, // canny edge detection low threshold Double param2, // 中心点累加器阈值 – 候选圆心 Int minradius, // 最小半径 Int maxradius//最大半径

演示代码

```
char INPUT_TITLE[] = "input image";
char OUTPUT_TITLE[] = "hough circle demo";
namedWindow(INPUT_TITLE, CV_WINDOW_AUTOSIZE);
namedWindow(OUTPUT_TITLE, CV_WINDOW_AUTOSIZE);
// show input image
// medianBlur(src, src, 5);
cvtColor(src, src, CV_BGR2GRAY);
GaussianBlur(src, dest, Size(5, 5), 0, 0);
imshow(INPUT_TITLE, src);
// 基于灰度空间
vector<Vec3f> circles;
HoughCircles(dest, circles, HOUGH_GRADIENT, 1, 10, 100, 30, 5, 50);
// 重新转回到RGB色彩空间
cvtColor(dest, dest, CV_GRAY2BGR);
for (size t i = 0; i < circles.size(); i++) {</pre>
    Vec3f c3 = circles[i];
    circle(dest, Point(c3[0], c3[1]), c3[2], Scalar(0, 0, 255), 3, LINE_AA);
    circle(dest, Point(c3[0], c3[1]), 2, Scalar(0, 0, 255), 3, LINE_AA);
imshow(OUTPUT_TITLE, dest);
waitKey(0);
return 0;
```

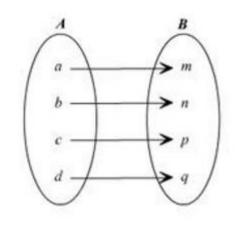


22. 像素重映射(cv::remap)

- 什么是像素重映射
- API介绍
- 代码演示

什么是像素重映射

简单点说就是把输入图像中各个像素按照一定的规则映射 到另外一张图像的对应位置上去,形成一张新的图像。



$$g(x,y) = f(h(x,y))$$

g(x,y)是重映射之后的图像, h(x,y)是功能函数, f是源图像

什么是像素重映射

假设有映射函数

$$h(x,y) = (I.\operatorname{cols} - x,y)$$





API介绍cv::remap

```
Remap(InputArray src,// 输入图像OutputArray dst,// 输出图像InputArray map1,// x 映射表 CV_32FC1/CV_32FC2InputArray map2,// y 映射表int interpolation,// 选择的插值方法,常见线性插值,可选择立方等int borderMode,// BORDER_CONSTANT const Scalar borderValue// color
```

API介绍cv::remap

缩小一半

演示代码

```
|int main(int argc, char** argv) {
    src = imread("D:/vcprojects/images/test.png");
    if (!src.data) {
        printf("could not load image...\n");
        return -1;
    char input_win[] = "input image";
    namedWindow(input_win, CV_WINDOW_AUTOSIZE);
    namedWindow(OUTPUT_TITLE, CV_WINDOW_AUTOSIZE);
    imshow(input_win, src);
    map_x.create(src.size(), CV_32FC1);
    map_y.create(src.size(), CV_32FC1);
    while (true) {
        index = waitKey(500);
        if ((char)index == 27) {
            break:
        update_remap();
        remap(src, dst, map_x, map_y, INTER_LINEAR, BORDER_CONSTANT, Scalar(0, 255, 255));
        imshow(OUTPUT_TITLE, dst);
    return 0;
```

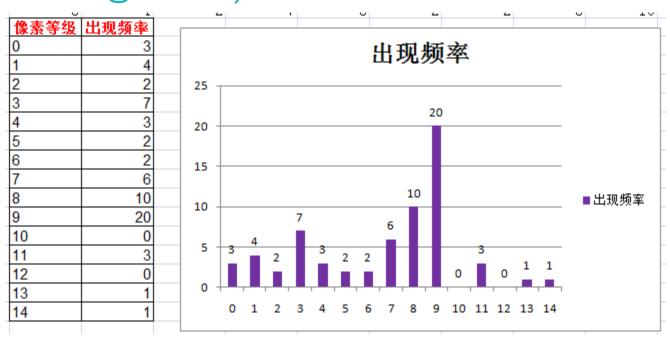


- 什么是直方图
- 直方图均衡化
- API说明
- 代码演示

什么是直方图(Histogram)

1	2	3	5	6	7	9	4
2	3	4	1	0	0	0	9
3	3	3	9	1	11	3	3
8	8	8	9	11	13	8	8
8	8	8	9	1	6	8	8
7	7	7	9	4	5	7	7
9	9	9	9	14	9	9	9
9	9	9	9	9	11	9	9

假设有图像数据8x8,像素值范围 0~14共15个灰度等级,统计得到 各个等级出现次数及直方图如右 侧所示

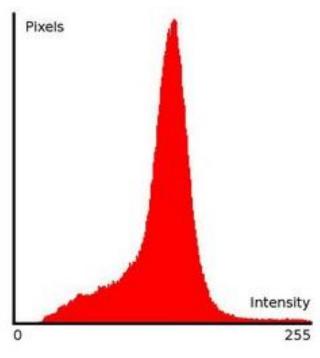


什么是直方图

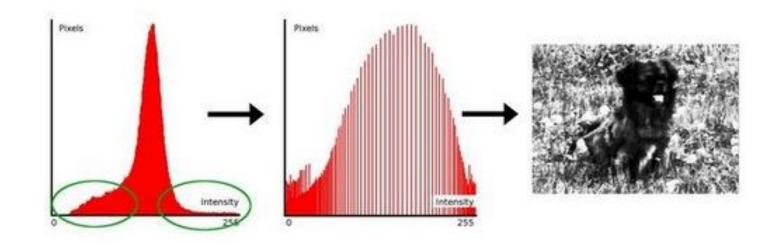
图像直方图,是指对整个图像像在灰度范围内的像素值(0~255)统计出现频率次数,据此生成的直方图,称为图像直方图-直方图。直方图反映了图像灰度的分布情况。是图像的统计学特征。

图像直方图





是一种提高图像对比度的方法, 拉伸图像灰度值范围。



如何实现,通过上一课中的remap我们知道可以将图像灰度分布从一个分布映射到另外一个分布,然后在得到映射后的像素值即可。

$$H^{'}(i) = \sum_{0 \leq j < i} H(j)$$

 $equalized(x,y) = H^{'}(src(x,y))$

API说明cv::equalizeHist

```
equalizeHist(
InputArray src,//输入图像,必须是8-bit的单通道图像
OutputArray dst// 输出结果
)
```

演示代码

```
⊟#include <opencv2/opencv.hpp>
 #include <iostream>
 #include <math.h>
□ int main(int argc, char** argv) {
     Mat src, dst;
     src = imread("D:/vcprojects/images/cat.jpg");
     if (!src.data) {
         printf("could not load image...\n");
         return -1;
     cvtColor(src, src, CV_BGR2GRAY);
     equalizeHist(src, dst);
     char INPUT_T[] = "input image";
     char OUTPUT_T[] = "result image";
     namedWindow(INPUT_T, CV_WINDOW_AUTOSIZE);
     namedWindow(OUTPUT_T, CV_WINDOW_AUTOSIZE);
     imshow(INPUT_T, src);
     imshow(OUTPUT_T, dst);
     waitKey(0);
     return 0;
```

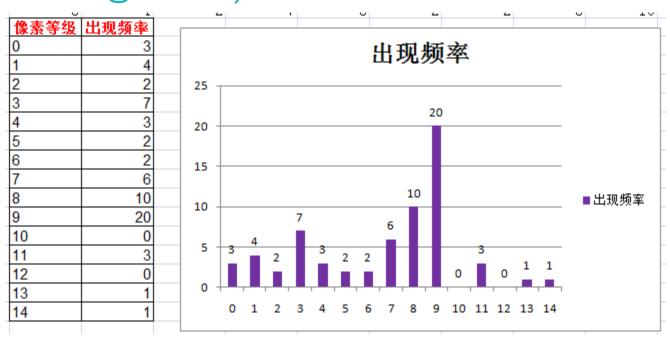


- 什么是直方图
- 直方图均衡化
- API说明
- 代码演示

什么是直方图(Histogram)

1	2	3	5	6	7	9	4
2	3	4	1	0	0	0	9
3	3	3	9	1	11	3	3
8	8	8	9	11	13	8	8
8	8	8	9	1	6	8	8
7	7	7	9	4	5	7	7
9	9	9	9	14	9	9	9
9	9	9	9	9	11	9	9

假设有图像数据8x8,像素值范围 0~14共15个灰度等级,统计得到 各个等级出现次数及直方图如右 侧所示

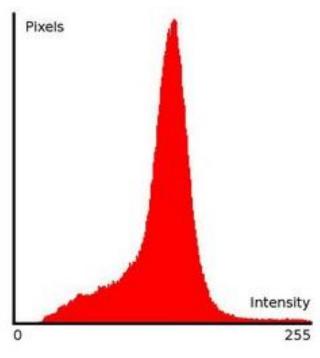


什么是直方图

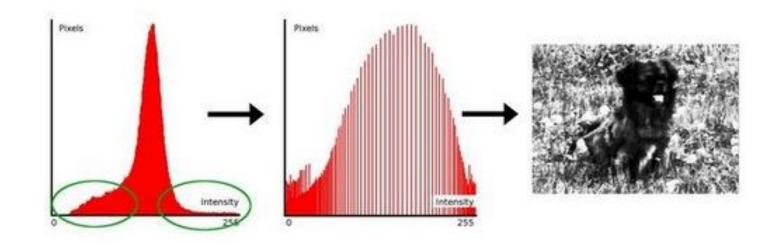
图像直方图,是指对整个图像像在灰度范围内的像素值(0~255)统计出现频率次数,据此生成的直方图,称为图像直方图-直方图。直方图反映了图像灰度的分布情况。是图像的统计学特征。

图像直方图





是一种提高图像对比度的方法, 拉伸图像灰度值范围。



如何实现,通过上一课中的remap我们知道可以将图像灰度分布从一个分布映射到另外一个分布,然后在得到映射后的像素值即可。

$$H^{'}(i) = \sum_{0 \leq j < i} H(j)$$

 $equalized(x,y) = H^{'}(src(x,y))$

API说明cv::equalizeHist

```
equalizeHist(
InputArray src,//输入图像,必须是8-bit的单通道图像
OutputArray dst// 输出结果
)
```

演示代码

```
⊟#include <opencv2/opencv.hpp>
 #include <iostream>
 #include <math.h>
□ int main(int argc, char** argv) {
     Mat src, dst;
     src = imread("D:/vcprojects/images/cat.jpg");
     if (!src.data) {
         printf("could not load image...\n");
         return -1;
     cvtColor(src, src, CV_BGR2GRAY);
     equalizeHist(src, dst);
     char INPUT_T[] = "input image";
     char OUTPUT_T[] = "result image";
     namedWindow(INPUT_T, CV_WINDOW_AUTOSIZE);
     namedWindow(OUTPUT_T, CV_WINDOW_AUTOSIZE);
     imshow(INPUT_T, src);
     imshow(OUTPUT_T, dst);
     waitKey(0);
     return 0;
```