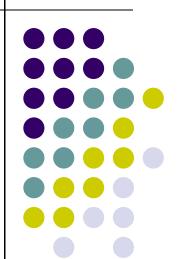
数字图像处理

第十二讲 彩色图像处理(II)



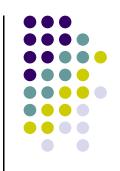
提纲

• 平滑和锐化

• 基于彩色的图像分割

• 彩色图像中的噪声

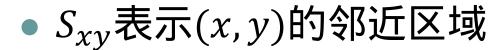
• 彩色图像压缩



彩色图像平滑

公式

$$\overline{\mathbf{c}}(x,y) = \frac{1}{K} \sum_{(s,t) \in S_{xy}} \mathbf{c}(s,t)$$



- $\mathbf{c}(s,t)$ 表示(s,t)处的颜色向量
- 等价形式

$$\bar{\mathbf{c}}(x,y) = \begin{bmatrix} \frac{1}{K} \sum_{(s,t) \in S_{xy}} R(s,t) \\ \frac{1}{K} \sum_{(s,t) \in S_{xy}} G(s,t) \\ \frac{1}{K} \sum_{(s,t) \in S_{xy}} B(s,t) \end{bmatrix}$$



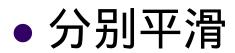


























色调(H) 饱和度(S) 强度(I)











• 对比











平滑RGB 平滑I 差异

使用二阶导数对图像锐化



- 各向同性滤波器
 - 旋转图像→滤波 = 滤波→旋转结果
- 拉普拉斯算子

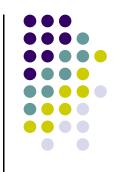
$$\nabla^2 f = \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}$$

- 线性算子
- 离散拉普拉斯算子

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x^2} = f(x+1, y) + f(x-1, y) - 2f(x, y)$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial y^2} = f(x, y + 1) + f(x, y - 1) - 2f(x, y)$$

拉普拉斯算子



• 标准形式

$$\nabla^2 f(x, y) = f(x + 1, y) + f(x - 1, y)$$
$$+ f(x, y + 1) + f(x, y - 1)$$
$$-4f(x, y)$$

对角线形式
クリノコミンハンエ り

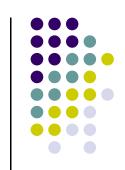
0	1	0
1	-4	1
0	1	0

90	度	增	量
各	向	同	性

1	1	1
1	-8	1
1	1	1

45度增量 各向同性

使用二阶导数对图像锐化



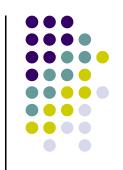
• 拉普拉斯算子结果叠加到图像中

$$g(x, y) = f(x, y) + c \left[\nabla^2 f(x, y) \right]$$

- 采用负的中心系数 , c = -1
- 采用正的中心系数, c=1

0	-1	0	-1	-1	-1
-1	4	-1	-1	8	-1
0	-1	0	-1	-1	-1

彩色图像锐化



• 向量的拉普拉斯

$$\nabla^{2}[\mathbf{c}(x, y)] = \begin{bmatrix} \nabla^{2}R(x, y) \\ \nabla^{2}G(x, y) \\ \nabla^{2}B(x, y) \end{bmatrix}$$

其中

$$\mathbf{c}(x, y) = \begin{bmatrix} c_R(x, y) \\ c_G(x, y) \\ c_B(x, y) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} R(x, y) \\ G(x, y) \\ B(x, y) \end{bmatrix}$$

• 对每个颜色平面分别计算拉普拉斯

• 对比











锐化RGB 锐化I 差异

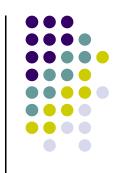
提纲

• 平滑和锐化



• 彩色图像中的噪声

• 彩色图像压缩



HSI彩色空间内的分割



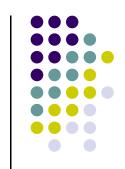
- HSI模型将亮度和颜色相关的信息解耦合
 - 颜色相关的信息:色调、饱和度
 - 对人而言更直观

- 通常利用色调(H)图像指定颜色
- 饱和度(S)用来进一步限定区域
- 强度(I) 很少用于图像分割

• 分割左下角的微红色区域

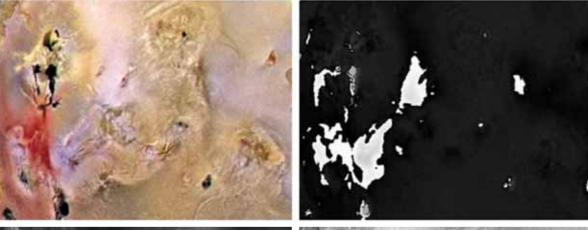




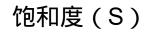


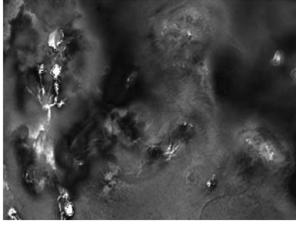
• 分割左下角的微红色区域

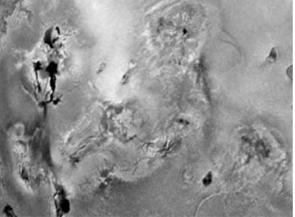
原图



色调(H)

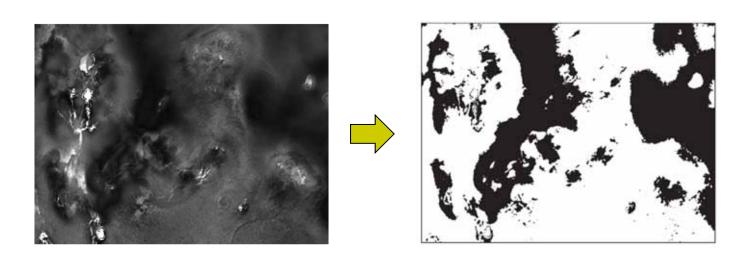






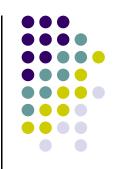
强度(I)

- 利用饱和度图像生成二值模板
 - 利用最大饱和度的10%为阈值

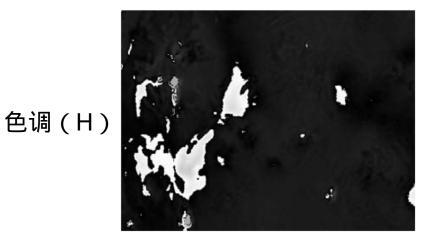


饱和度(S)

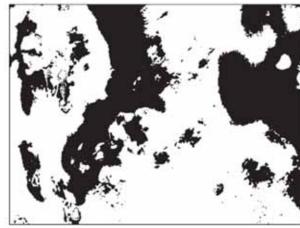
二值模板



• 色调图像和模板相乘

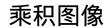


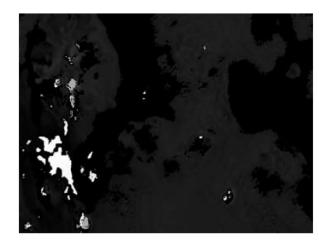




二值模板

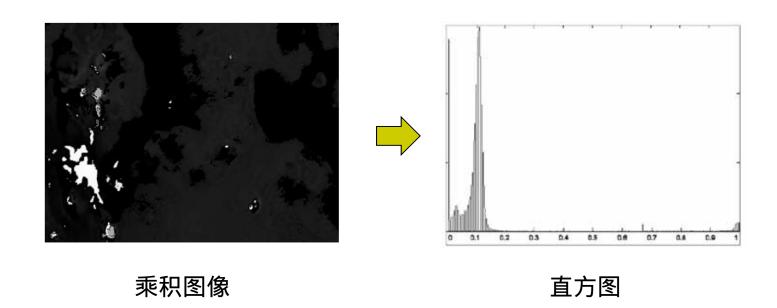








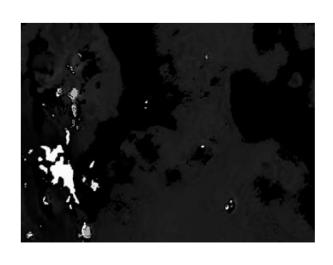
• 观察乘积图像的直方图



- 对乘积图像阈值化
 - 用0.9





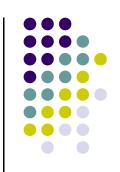






乘积图像

分割结果



- HIS颜色空间更直观
- RGB向量空间内的分割效果更好
 - 尤其是按照颜色进行分割

- 假设根据某颜色范围分割图像
 - 1. 确定平均颜色a(对代表性颜色采样)
 - 2. 对所有的像素根据颜色进行分类
 - 选择距离函数D(z,a)
 - 如果 $D(z,a) \leq D_0$,表示z和a相似



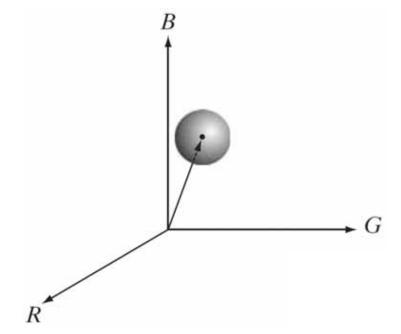
• 欧氏距离

$$D(\mathbf{z}, \mathbf{a}) = \|\mathbf{z} - \mathbf{a}\|$$

$$= [(\mathbf{z} - \mathbf{a})^T (\mathbf{z} - \mathbf{a})]^{\frac{1}{2}}$$

$$= [(z_R - a_R)^2 + (z_G - a_G)^2 + (z_B - a_B)^2]^{\frac{1}{2}}$$

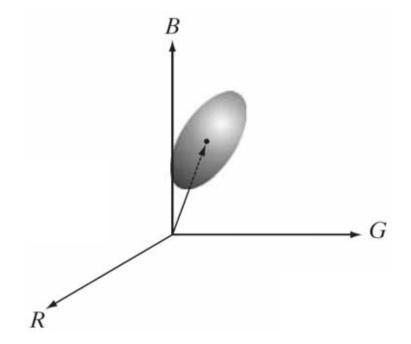
• 圆球



• 欧氏距离的扩展

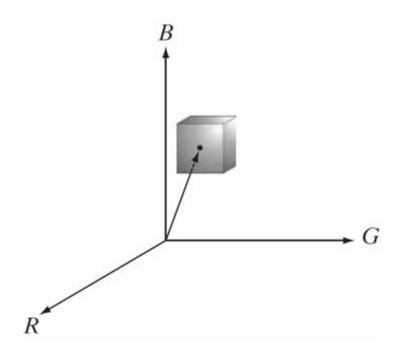
$$D(\mathbf{z}, \mathbf{a}) = [(\mathbf{z} - \mathbf{a})^T \mathbf{C}^{-1} (\mathbf{z} - \mathbf{a})]^{\frac{1}{2}}$$

- C表示样本的协方差矩阵
- 椭圆球





- 使用方形盒子
 - 长度和样本的标准差成正比
 - 计算简单



- 计算框内像素的平均颜色 a
- 计算框内三种颜色分量的标准差
- 方形盒子, a为中心各个方向1.25倍标准差





原图

RGB向量空间中的分割

- 计算框内像素的平均颜色 a
- 计算框内三种颜色分量的标准差
- 方形盒子, a为中心各个方向1.25倍标准差





HSI彩色空间内的分割

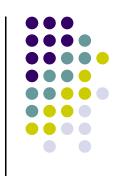
RGB向量空间中的分割

彩色边缘检测

• 利用一阶导数



2. 在彩色向量空间内检测边缘



使用一阶导数对图像锐化



- 利用梯度的大小
 - 梯度:最大变化率的方向

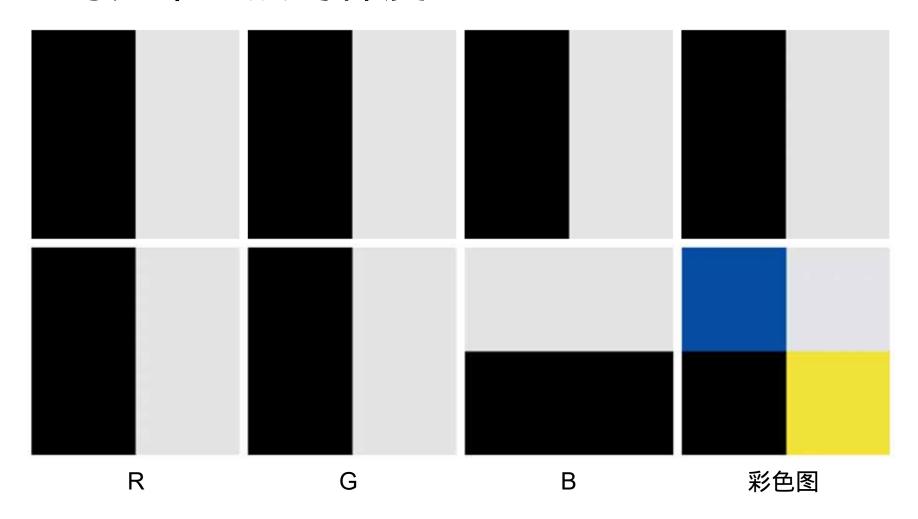
• 线性算子
$$\nabla f \equiv \operatorname{grad}(f) \equiv \begin{bmatrix} g_x \\ g_y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{\partial f}{\partial x} \\ \frac{\partial f}{\partial y} \end{bmatrix}$$

- 大小
 - 非线性 $M(x, y) = \text{mag}(\nabla f) = \sqrt{g_x^2 + g_y^2}$
- 近似计算

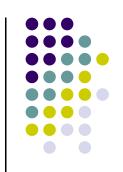
$$M(x, y) \approx |g_x| + |g_y|$$

对每个分量图像检测边缘

• 考虑中心点的梯度



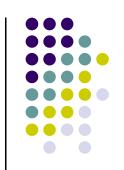
对每个分量图像检测边缘



- 1. 分别计算三个梯度图像
- 2. 对三个梯度图像求和
- 在[(M+1)/2,(M+1)/2]处梯度相等

- 第一幅图中的梯度应该更大
 - 三幅图像的边缘是一致的
- 第二幅图中的梯度应该略小
 - 两幅图像的边缘是一致的

向量的梯度



- 令r,g,b为沿R,G,B轴的单位向量
 - 定义

$$\mathbf{u} = \frac{\partial R}{\partial x}\mathbf{r} + \frac{\partial G}{\partial x}\mathbf{g} + \frac{\partial B}{\partial x}\mathbf{b}$$

$$\mathbf{v} = \frac{\partial R}{\partial y}\mathbf{r} + \frac{\partial G}{\partial y}\mathbf{g} + \frac{\partial B}{\partial y}\mathbf{b}$$

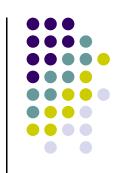
• 计算

$$g_{xx} = \mathbf{u} \cdot \mathbf{u} = \mathbf{u}^T \mathbf{u} = \left| \frac{\partial R}{\partial x} \right|^2 + \left| \frac{\partial G}{\partial x} \right|^2 + \left| \frac{\partial B}{\partial x} \right|^2$$

$$g_{yy} = \mathbf{v} \cdot \mathbf{v} = \mathbf{v}^T \mathbf{v} = \left| \frac{\partial R}{\partial y} \right|^2 + \left| \frac{\partial G}{\partial y} \right|^2 + \left| \frac{\partial B}{\partial y} \right|^2$$

$$g_{xy} = \mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = \mathbf{u}^T \mathbf{v} = \frac{\partial R}{\partial x} \frac{\partial R}{\partial y} + \frac{\partial G}{\partial x} \frac{\partial G}{\partial y} + \frac{\partial B}{\partial x} \frac{\partial B}{\partial y}$$

向量的梯度



• c(x,y)的最大变化方向

$$\theta(x, y) = \frac{1}{2} \tan^{-1} \left[\frac{2g_{xy}}{g_{xx} - g_{yy}} \right]$$

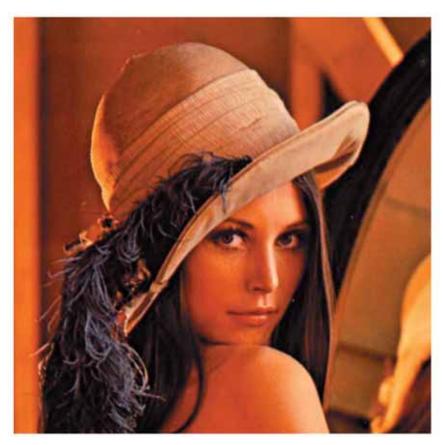
• c(x,y)的最大变化速率

$$F_{\theta}(x, y) = \left\{ \frac{1}{2} \left[(g_{xx} + g_{yy}) + (g_{xx} - g_{yy}) \cos 2\theta(x, y) + 2g_{xy} \sin 2\theta(x, y) \right] \right\}^{\frac{1}{2}}$$

Soble算子

$$g_x = \frac{\partial f}{\partial x} = (z_7 + 2z_8 + z_9) - (z_1 + 2z_2 + z_3)$$
$$g_y = \frac{\partial f}{\partial y} = (z_3 + 2z_6 + z_9) - (z_1 + 2z_4 + z_7)$$

• 向量空间内梯度

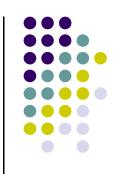


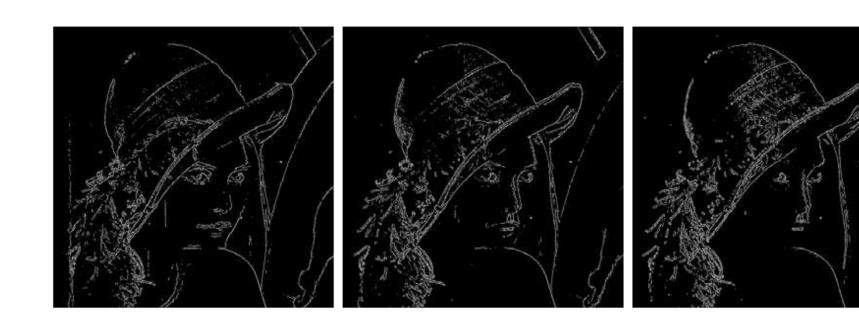


原图

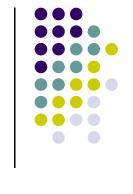
向量空间内梯度

• 分量图像梯度

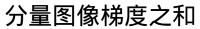














向量空间内梯度



分量图像梯度之和

向量空间内梯度

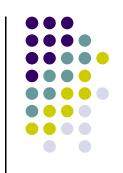
提纲

• 平滑和锐化



• 彩色图像中的噪声

• 彩色图像压缩



彩色图像中的噪声

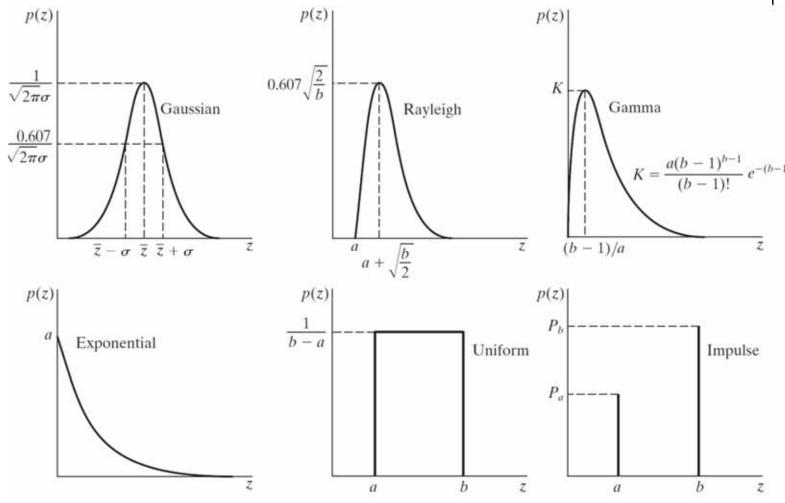
• 灰度图像的噪声模型依然适用

• 所有通道的噪声模型相同

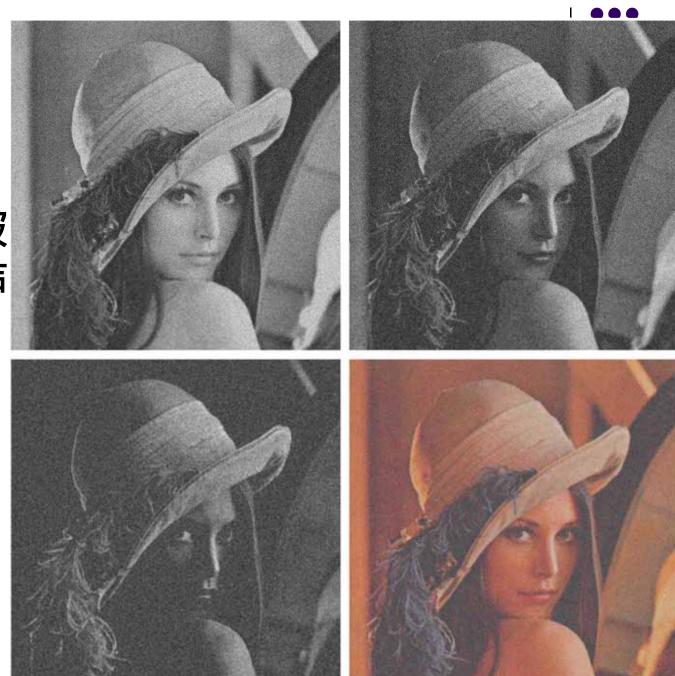
- 不同通道内的噪声模型不同
 - 不同的通道产生硬件故障
 - 不同通道的照明强度不同

噪声模型



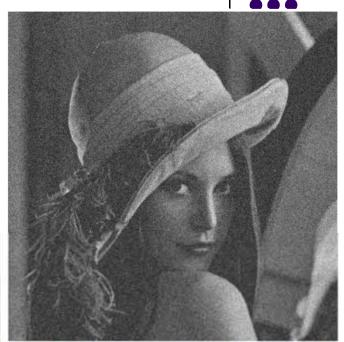


• RGB通 道分别被 高斯噪声 污染



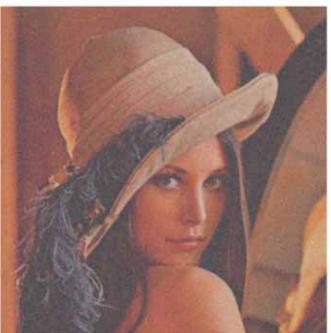
• RGB通 道分别被 高斯噪声 污染





彩色图像 的噪声不 是很明显











原图





色调(H) 饱和度(S) 强度(I)

色调和饱和 度剧烈变化 (非线性)

噪声 图像



强度受噪声 影响较弱 (求和)







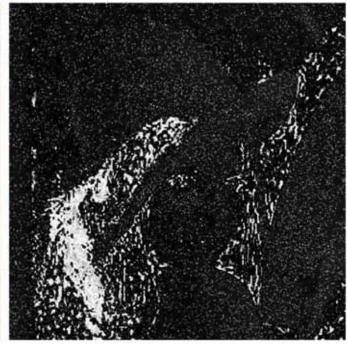
色调(H)

饱和度(S)

强度(I)

- 绿色通 道被污 染
 - 椒盐噪 声
- 影响所 有的HSI 通道









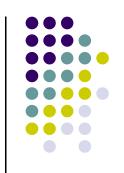
提纲

• 平滑和锐化

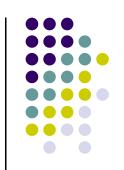


• 彩色图像中的噪声

• 彩色图像压缩



彩色图像压缩



• 彩色图像的大小是灰度图像的3~4倍

- 彩色图像压缩
 - 有利于存储和传输

- 压缩的原理
 - 去掉冗余或不相关的数据

• 彩色原图

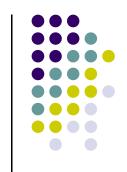




压缩(230倍)→解压缩



JPEG 2000压缩



下一讲

