

# 数字图象处理

### 中国科学技术大学 电子工程与信息科学系

主讲教师: 李厚强 (lihq@ustc.edu.cn)

周文罡 (zhwg@ustc.edu.cn)

助教: 王宁 (wn6149@mail.ustc.edu.cn)



- □ 彩色是一个强有力的描绘子,常常可简化从场景中提取 和识别目标
- □ 人可以辨别几千种彩色色调和亮度,但只能辨别几十种 灰度色调
- □ 彩色图像处理可分为两个主要领域:全彩色处理和伪彩 色处理
  - 全彩色处理:通常要求图像用全彩色传感器获取
  - 伪彩色处理:对一种特定的单色灰度或灰度范围赋予一种颜色
- □ 前面几章介绍的一些灰度方法可直接用于彩色图像。



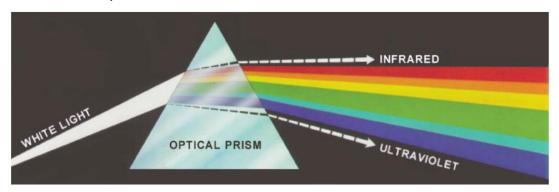
- 6.1 彩色基础
- 6.2 彩色模型
- 6.3 伪彩色图像处理
- 6.4 真彩色图像处理
- 6.5 彩色变换
- 6.6 平滑和锐化
- 6.7 基于彩色的图像分割
- 6.8 彩色图像中的噪声
- 6.9 彩色图像压缩



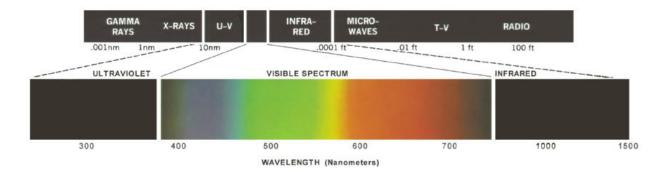
- 6.1 彩色基础
- 6.2 彩色模型
- 6.3 伪彩色图像处理
- 6.4 真彩色图像处理
- 6.5 彩色变换
- 6.6 平滑和锐化
- 6.7 基于彩色的图像分割
- 6.8 彩色图像中的噪声
- 6.9 彩色图像压缩



□ 1661年,艾萨克•牛顿发现了太阳光的分解



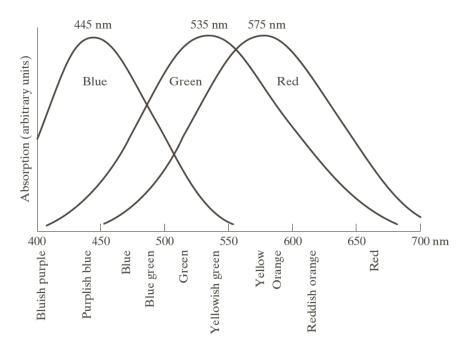
□ 彩色光大约覆盖电磁波谱中的400~700nm的范围





#### □ 人的视觉

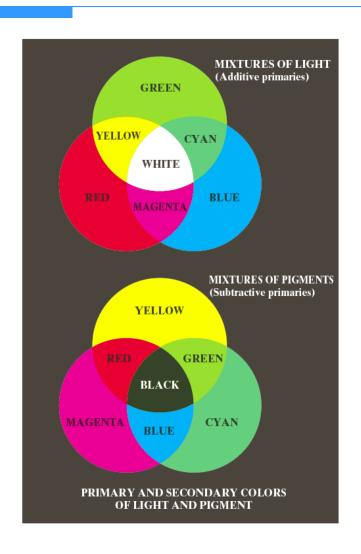
- 人眼中的锥状细胞是负责彩色视觉的传感器
- 人眼中600~700万个锥状细胞分为3个主要的感知类别,分别对应于红色、绿色和蓝色。65%细胞对红光敏感,33%对绿光敏感,只有2%对蓝光敏感



以波长为函数,人眼中的红色、绿色和蓝色锥状细胞对光的吸收曲线



- □ 光的原色与颜料的原色
- □ 光的原色
  - 红、绿、蓝
  - 满足加色原理
- □ 颜料、着色剂的原色
  - 深红色、青色、黄色
  - 满足减色原理



# 色度图



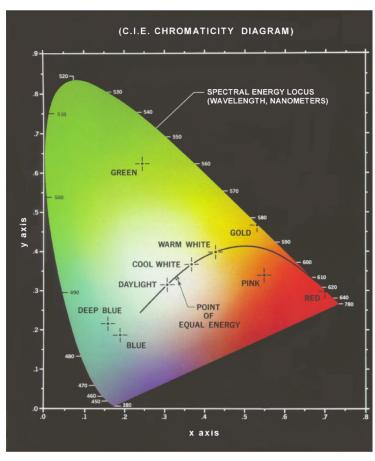
- □ 颜色的物理特征:亮度、色调、饱和度
- □ 形成任何特殊颜色的红、绿、蓝的数量称为三色值,并分别表示为X,Y,Z,这样,一种颜色可由其三色值系数定义为:

$$x = \frac{X}{X + Y + Z}$$
$$y = \frac{Y}{X + Y + Z}$$
$$z = \frac{Z}{X + Y + Z}$$

#### □ CIE色度图

- 以x和y的函数表示颜色的组成
- 相应的z值可由下式得到

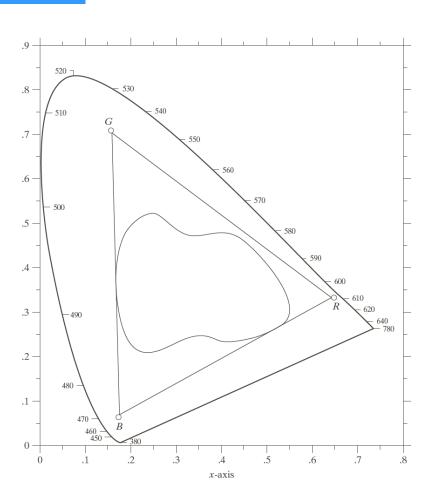
$$x + y + z = 1$$





### □ 彩色监视器的彩色域

- 右图为彩色监视器的典型 彩色域和彩色打印设备的 典型彩色域
- 三角形内的不规则区域是 今天高质量彩色打印设备 的代表性彩色域。彩色打 印设备的彩色域的边界是 不规则的,因为彩色打印 是相加色彩和相减色彩混 合的组合。





- 6.1 彩色基础
- 6.2 彩色模型
- 6.3 伪彩色图像处理
- 6.4 真彩色图像处理
- 6.5 彩色变换
- 6.6 平滑和锐化
- 6.7 基于彩色的图像分割
- 6.8 彩色图像中的噪声
- 6.9 彩色图像压缩

## 6.2 彩色模型

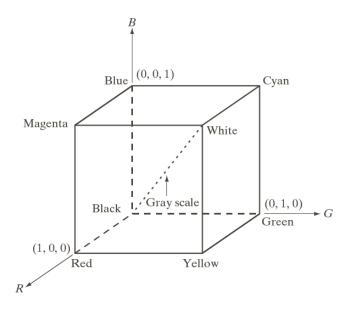


- □ 彩色模型的目的是,在某些标准下用通常可以接受的方式方便地对彩色加以说明
- □ 在数字图像处理中,最通用的模型如下:
  - 面向硬件的RGB(红、绿、蓝)模型,用于彩色摄像机
  - CMY(青、粉红、黄)模型和CMYK(青、粉红、黄、黑) 模型,用于彩色打印机
  - HSI(色调、饱和度、亮度)模型,更符合人描述和解释颜色的方式

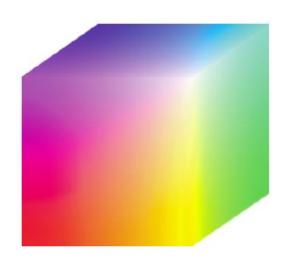


### □ RGB彩色模型

- 基于笛卡尔坐标系,三原色位于3个角上
- 在RGB空间中,表示每个像素的比特数称为像素深度。考虑一幅RGB图像,其中每幅红绿蓝图像都是8比特图像,所以每个RGB像素有24比特的深度



RGB彩色立方体



RGB 24比特彩色立方体

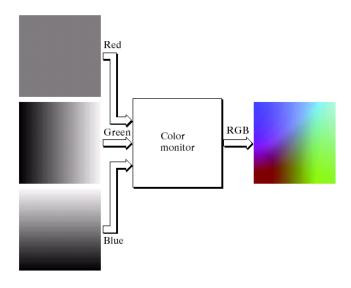


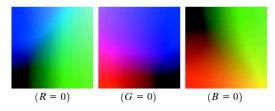
- □ 生成RGB彩色立方体的隐藏面和剖面
  - 彩色平面通过固定三种颜色中的一种并让其他两种颜色变化
  - a图说明,简单把三幅独立的分量图像送入彩色监视器,可观察一幅横截面图像,b图以同样方式生成立方体的3个隐藏面

#### b FIGUR

#### FIGURE 6.9

(a) Generating the RGB image of the cross-sectional color plane (127, *G*, *B*). (b) The three hidden surface planes in the color cube of Fig. 6.8.







### □ 稳定色

- 假定256种颜色是最小颜色数,已知256颜色中的40种可被各种操作系统进行不同处理,剩下的216中颜色已成为稳定色
- 216种稳定色中的每种可由3个RGB值形成,但每个值只能是 0,51,102,153,204或255,这些RGB三元组提供  $(6)^3$  = 216 种

Number System Color Equivalents						
Hex	00	33	66	99	CC	FF
Decimal		51	102	153	204	255

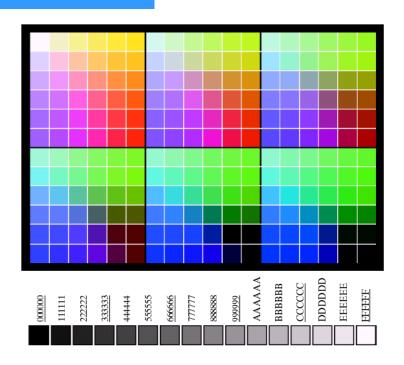
TABLE 6.1 Valid values of each RGB component in a safe color.

■ 因为要取3个数来形成RGB彩色,每种稳定色由上表中的3个两位十六进制数形成。例如,最纯净的红色是FF0000。使用更为熟悉的十进制表示可得到相同的结果,例如,以十进制表示的最亮红色为R=255(FF)和G=B=0。



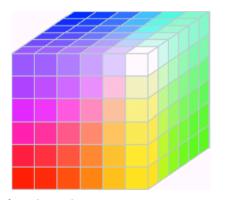
### □ 稳定色

- 图显示了按RGB的 值降序排列的216中 稳定色
- 不是所有可能的8比 特灰色都包含在216 中稳定色中
- RGB稳定色立方体 仅在表面上存在有 效的颜色,整个表 面被216种颜色覆盖





a b



# 6.2.2 CMY和CMYK彩色模型



#### □ CMY彩色模型

■ 大多数在纸上沉积彩色颜料的设备,如彩色打印机和复印机, 要求输入CMY数据或在内部进行RGB到CMY的转换:

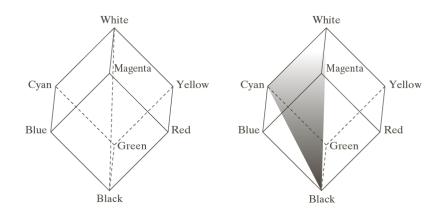
$$\begin{bmatrix} C \\ M \\ Y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} R \\ G \\ B \end{bmatrix}$$

#### ■ CMYK模型

等量的颜料原色可以生成黑色,但为打印目的组合这些颜色产生的黑色是不纯的。为了生成真正的黑色(在打印中起主要作用的颜色),加入了第4中颜色——黑色,提出了CMYK彩色模型

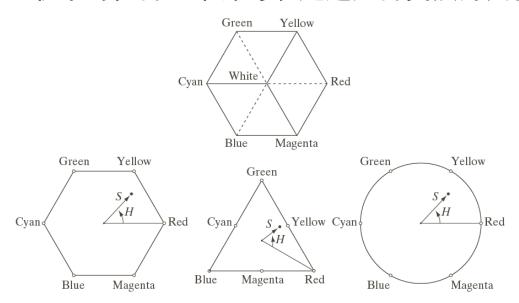


- □ HSI彩色模型
  - 即色调(hue)、饱和度(saturation)、密度(intensity,对应 图像亮度)
  - I分量与图像的彩色信息无关
  - H和S分量与人感受颜色的方式紧密相连(合成色度)
- □ HSI模型与RGB模型间的概念关系
  - 平面上点都有相同的色调,强度和饱和度是不同的
  - 形成HSI空间所要求的色调、饱和度和强度值可由RGB彩色立 方体得到,可将任何RGB点转换为相应的HSI彩色模型中的点





- □ HSI彩色模型的色调和饱和度
  - HSI空间由一个垂直强度轴和位于该轴垂直的平面内的彩色点的轨迹表示。
  - HSI平面什么形状(六边形、三角形或圆形)无关紧要,因为 这些形状中的任何一个都可以通过几何变换为其他两种形状

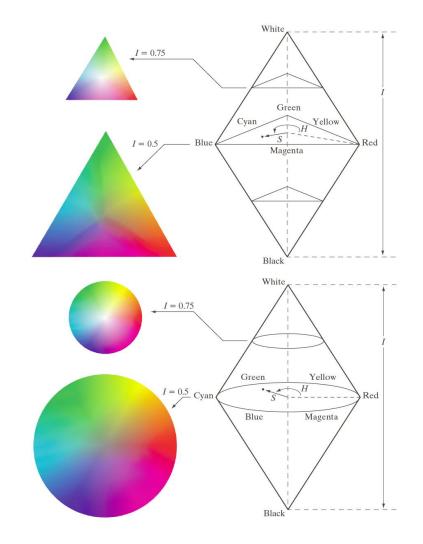


HSI彩色模型中的色调和饱和度。黑点是一个任意彩色点。与红轴的夹角给出了色调,向量的长度是饱和度。这些平面中的所有彩色的强度由垂直强度轴上的平面的位置给出



### □ HSI彩色模型

- 右图显示了基于彩色三角形 和圆形的HSI模型
- 三角形和圆形平面垂直于强 度轴





□ 从RGB转换到HIS

$$I = \frac{1}{3}(R + G + B)$$

$$S = 1 - \frac{3}{(R+G+B)} \left[ \min(R,G,B) \right]$$

$$H = \arccos \left\{ \frac{\left[ (R-G) + (R-B) \right] / 2}{\left[ (R-G)^2 + (R-B)(G-B) \right]^{1/2}} \right\}$$



#### □ 从HSI转换到RGB

■ 当H在[0,120]之间

$$B = I(1-S)$$
  $R = I \left| 1 + \frac{S \cos H}{\cos(60^{\circ} - H)} \right|$   $G = 3I - (B+R)$ 

■ 当H在[120, 240]之间

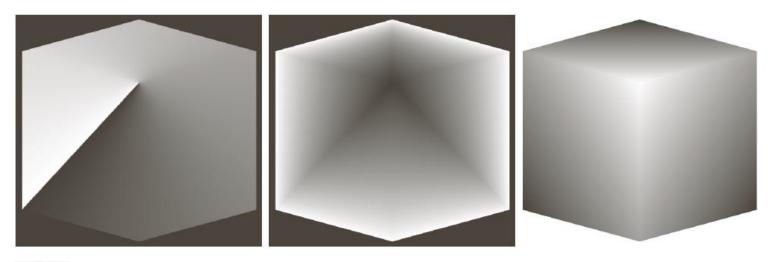
$$R = I(1-S) \quad G = I \left[ 1 + \frac{S\cos(H-120^{\circ})}{\cos(180^{\circ}-H)} \right] \quad B = 3I - (R+G)$$

■ 当H在[240, 360]之间

$$G = I(1-S)$$
  $B = I \left[ 1 + \frac{S\cos(H - 240^{\circ})}{\cos(300^{\circ} - H)} \right]$   $R = 3I - (G+B)$ 



- □ 对应于RGB彩色立方体图像的HSI值
  - 图显示了RGB立方体的色调、饱和度和强度图像。



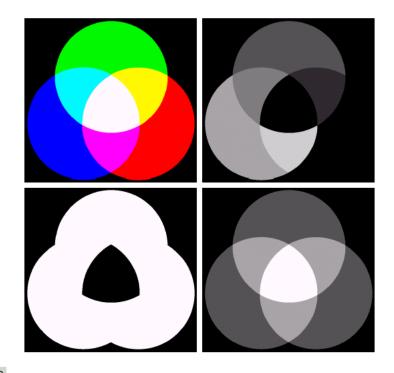
a b c

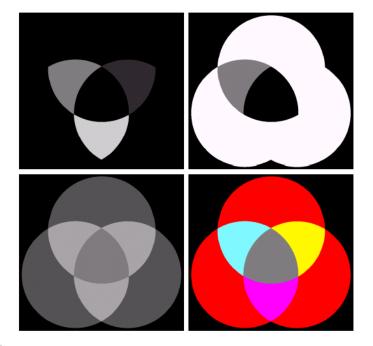
FIGURE 6.15 HSI components of the image in Fig. 6.8. (a) Hue, (b) saturation, and (c) intensity images.



#### □ 处理HSI分量图像

要在RGB图像中更改任何区域的个别颜色,可以改变色调图像相应区域的值,将新的H图像和没有变化的S图像与I图像一起变换回RGB图像。改变饱和度和强度类似,可同时进行







**FIGURE 6.17** (a)–(c) Modified HSI component images. (d) Resulting RGB image. (See Fig. 6.16 for the original HSI images.)

# 6.2 彩色模型

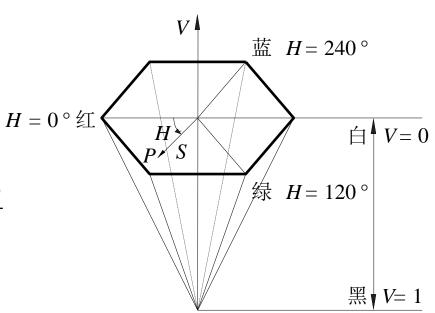


#### ■ HSV模型

- 一般用六棱锥来表示
- H同HSI模型

$$V = \frac{\max(R, G, B)}{255}$$

$$S = \frac{\max(R, G, B) - \min(R, G, B)}{\max(R + G + B)}$$





- 6.1 彩色基础
- 6.2 彩色模型
- 6.3 伪彩色图像处理
- 6.4 真彩色图像处理
- 6.5 彩色变换
- 6.6 平滑和锐化
- 6.7 基于彩色的图像分割
- 6.8 彩色图像中的噪声
- 6.9 彩色图像压缩

# 6.3 伪彩色图像处理

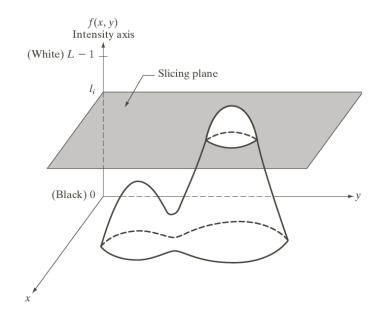


- □ 特点
  - 伪彩色(也称假彩色)图像处理是基于一种指定的规则对灰度 值赋以颜色的处理
  - 不同灰度区域 = = > 赋予不同颜色
- □ 原理
  - 人眼对颜色比对灰度有较大的分辨能力
  - 对灰度:几十
  - 对彩色:几千
- □ 分类
  - 灰度分层
  - 灰度到彩色的变换

# 6.3.1 灰度分层



- □ 灰度分层(也称密度分层)
  - 一幅图像被描述为三维函数,如图
  - 用一些平行于该图像的坐标平面的平面去切割图像函数,从而 把灰度函数分层一些灰度区间
  - 平面的每一侧赋予不同的颜色



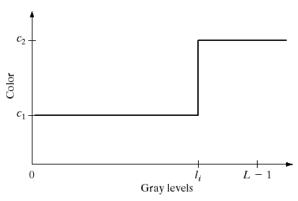


FIGURE 6.19 An alternative representation of the intensity-slicing technique.

# 6.3.1 灰度分层

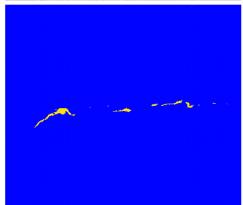


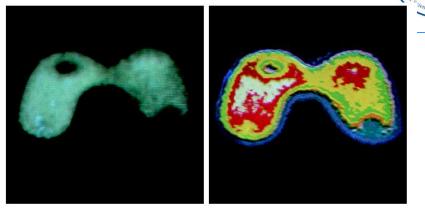


#### FIGURE 6.21

(a) Monochrome X-ray image of a weld. (b) Result of color coding. (Original image courtesy of X-TEK Systems, Ltd.)

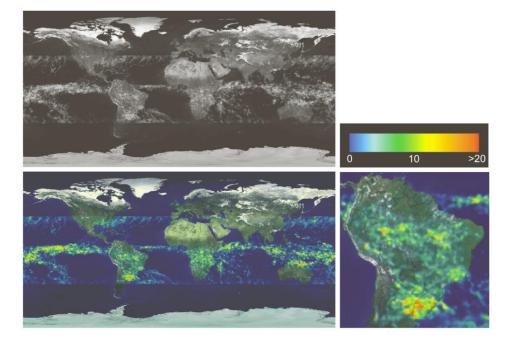






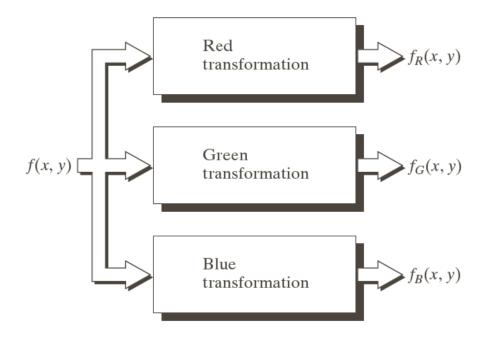
a b

**FIGURE 6.20** (a) Monochrome image of the Picker Thyroid Phantom. (b) Result of density slicing into eight colors. (Courtesy of Dr. J. L. Blankenship, Instrumentation and Controls Division, Oak Ridge National Laboratory.)



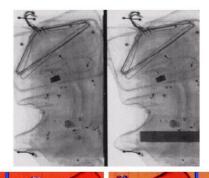


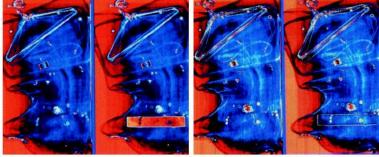
- □ 从灰度到彩色的变换(映射)
  - 对任何输入像素的灰度执行3个独立的变换
  - 将3个变换结果分别送入彩色监视器的红、绿、蓝通道
  - 产生一幅合成图像,图像的彩色内容有变换函数的特性调制
  - 该方法是灰度分层方法的推广





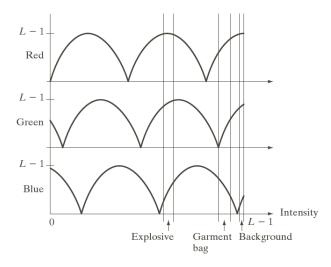


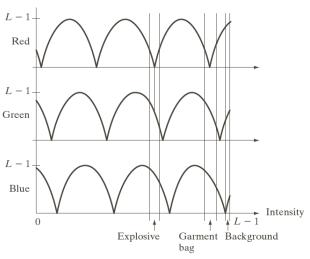






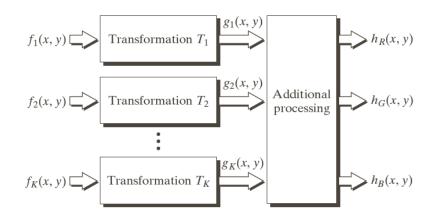
**FIGURE 6.24** Pseudocolor enhancement by using the gray-level to color transformations in Fig. 6.25. (Original image courtesy of Dr. Mike Hurwitz, Westinghouse.)





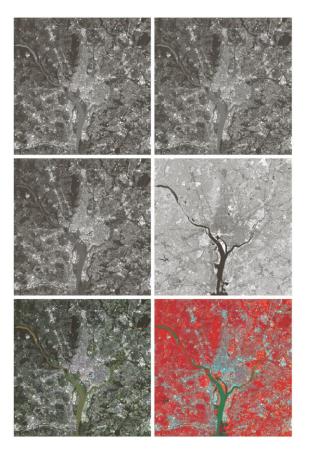


- □ 多光谱图像处理
  - 将多幅单色图像组合为一幅彩色图像合成图像是很重要的
  - 不同的传感器在不同的谱段产生独立的单色图像
  - 附加处理可以是彩色平衡、混合图像,以及以产生图像的传感器响应特性的知识为基础来选择三幅用于显示的图像等技术





### □ 多光谱图像的彩色编码

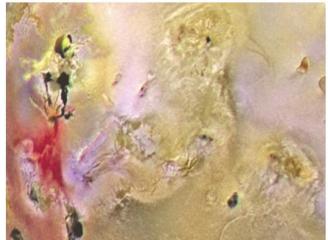


**FIGURE 6.27** (a)–(d) Images in bands 1–4 in Fig. 1.10 (see Table 1.1). (e) Color composite image obtained by treating (a), (b), and (c) as the red, green, blue components of an RGB image. (f) Image obtained in the same manner, but using in the red channel the near-infrared image in (d). (Original multispectral images courtesy of NASA.)

a b

FIGURE 6.28
(a) Pseudocolor rendition of Jupiter Moon Io.
(b) A close-up.
(Courtesy of NASA.)





- a b
- c d
- e f



- 6.1 彩色基础
- 6.2 彩色模型
- 6.3 伪彩色图像处理
- 6.4 真彩色图像处理
- 6.5 彩色变换
- 6.6 平滑和锐化
- 6.7 基于彩色的图像分割
- 6.8 彩色图像中的噪声
- 6.9 彩色图像压缩

# 6.4 真彩色图像处理



- □ 真(全)彩色图像处理方法分为两大类
  - 将一幅彩色图象看作三幅分量图象的组合体,先分别单独处理, 再将结果合成
  - 将一幅彩色图象中的每个象素看作具有三个属性值,即属性现在为一个矢量,利用对矢量的表达方法进行处理

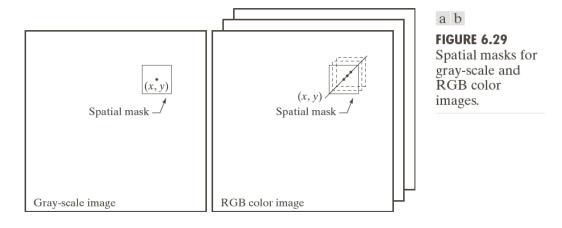
$$\sum_{(x,y)\in N} C(x,y) = \sum_{(x,y)\in N} [R(x,y) + G(x,y) + B(x,y)]$$

$$= \left\{ \sum_{(x,y)\in N} R(x,y) + \sum_{(x,y)\in N} G(x,y) + \sum_{(x,y)\in N} B(x,y) \right\}$$

# 6.4 真彩色图像处理



- □ 每种彩色分量的处理等同于基于向量的处理,两个条件
  - 第一,处理必须对向量和标量都可用;
  - 第二,对向量的每个分量的操作对于其他分量必须是独立的



- 图显示了灰度图像和全彩色图像的邻域空间处理,领域平均
- (a)中平均是把邻域内的所有像素的灰度相加除以像素总数
- (b)中是把邻域内所有向量相加,并用邻域向量总数去除每个分量
- 这两个条件满足,两种处理结果是相同的



- 6.1 彩色基础
- 6.2 彩色模型
- 6.3 伪彩色图像处理
- 6.4 真彩色图像处理
- 6.5 彩色变换
- 6.6 平滑和锐化
- 6.7 基于彩色的图像分割
- 6.8 彩色图像中的噪声
- 6.9 彩色图像压缩



#### □ 变换公式

- 如灰度变换技术那样,用下式表达的彩色变换作为模型 g(x,y) = T[f(x,y)]
- 其中f(x,y)是输入图像,g(x,y)是变换后处理过的彩色输出图像,T 是在(x,y)的空间领域上对 f 操作的一个算子
- 类似于灰度变换的方法,本节只关注如下的彩色变换  $s_i = T_i(r_1, r_2, \dots, r_n)$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$
- 为标记简单起见, $r_i$ 和  $s_i$ 是f(x,y)和g(x,y)在任何点处彩色分量的变量,n是彩色分量数,  $\{T_1,T_2,\cdots,T_n\}$ 是对 $r_i$ 操作产生 $s_i$ 的一组变换或彩色映射函数。注意,n个变换合并可执行单一变换函数T。用于描述f和g的像素的所选彩色空间决定n的值。例如,如果选择RGB彩色空间,则n=3,且 $r_1,r_2,r_3$ 分别表示输入图像的红、绿、蓝分量。

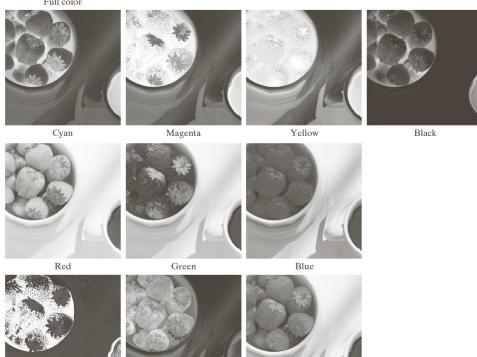


#### □ 全彩色图像及其各种彩色空间分量



Full color

Hue



Intensity

Saturation



- □ 理论上,任何变换都可在任何彩色模型中执行。但实际 上,某些操作对特定的模型比较适用
- □ 假设,要降低彩色图像的亮度。在RGB、CMY和HSI模型中的变换函数是不同的



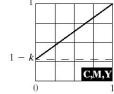
#### FIGURE 6.31

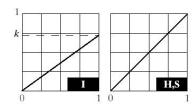
Adjusting the intensity of an image using color transformations. (a) Original image. (b) Result of decreasing its intensity by 30% (i.e., letting k = 0.7). (c)-(e) The required RGB, CMY, and HSI transformation functions. (Original image courtesy of MedData Interactive.)





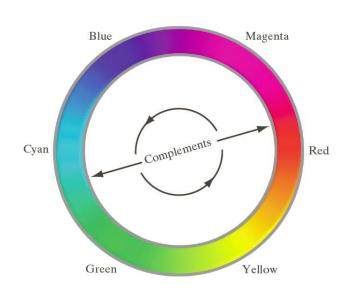


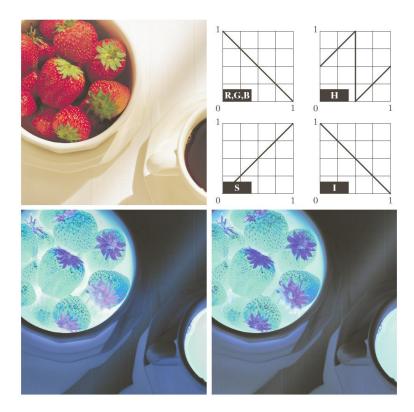






- □ 补色
  - 彩色环上与色调直接相对的另一端被称为补色
  - 补色对于增强嵌在彩色图像暗区的细节很有用

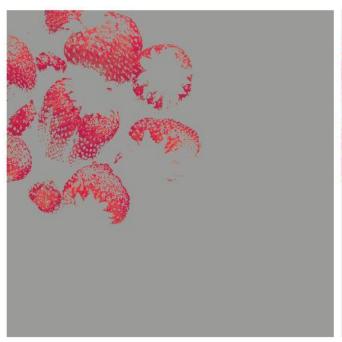


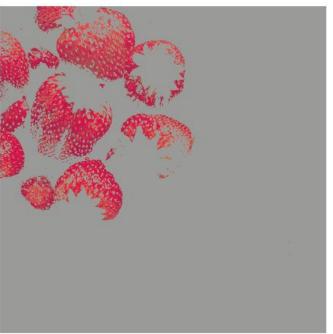




#### □ 彩色分层

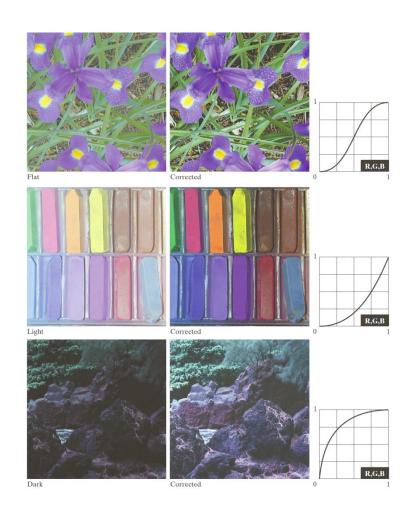
- 突出图像中某个特定彩色区域对从周围分离出目标物体很有用
- 变换函数很复杂,其中较为简单的方法之一是,把某些感兴趣 区域之外的彩色映射为不突出的无确定性质的颜色







- □ 色调和彩色校正
  - 照片增强和颜色再现
- □ 色调变换
  - 色调变换通常需要交互选择, 试验性调整图像亮度和对比 度,在合适的范围提供更多 的细节,彩色本身不改变。 在RGB和CMY空间中,这意 味着使用相同的变换函数映 射所有的3个彩色分量;在 HSI彩色空间中,则改进了亮 度分量
  - 图为校正3种常见色调不平衡 的变换即平淡、较亮、较暗

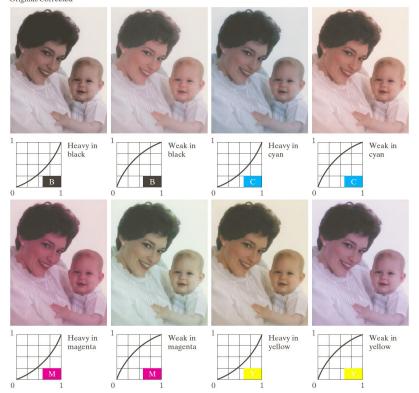




#### 彩色平衡

- 在调整一幅图像的彩色分量 时,要意识到每个操作都会 影响到图像的全部彩色平衡
- 彩色环可用于预测一个彩色 分量如何影响其他彩色分量
- 基于彩色环, 任何颜色的比 例都可通过减小图像中相对 色(或补色)数量来增大
- 右图显示了用于校正简单 CMYK输出不平衡的变换





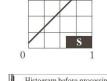


#### □ 直方图处理

- 直方图均衡会自动确定一种 变换,产生具有均匀灰度值 的直方图的图像
- 单独对彩色图像的分量进行 直方图均衡是不明智的
- 应该均匀展开这种彩色灰度, 而保持彩色本身(色调)不 变
- 图为HSI彩色空间的直方图 均衡















# 第6章 彩色图像处理



- 6.1 彩色基础
- 6.2 彩色模型
- 6.3 伪彩色图像处理
- 6.4 真彩色图像处理
- 6.5 彩色变换
- 6.6 平滑和锐化
- 6.7 基于彩色的图像分割
- 6.8 彩色图像中的噪声
- 6.9 彩色图像压缩

#### 6.6 平滑和锐化



#### □ 彩色图像平滑

- 灰度图像平滑是一种空间滤波操作,每个像素被由模板定义的 领域中的像素的平均值代替,推广到彩色图像处理上
- 邻域平均平滑可以在每个彩色平面的基础上执行,其结果与使用RGB彩色向量执行平均是相同的
- 下图为一副图像的RGB分量图像









# 6.6 平滑和锐化



■ 上图为该图的HSI分量图像,下图为平滑这2种彩色模型的区别



用5×5模板平滑图像:处理每个RGB分量结果(左);处理HSI(中);差别(右)

#### 6.6 平滑和锐化



- □ 彩色图像锐化
  - 采用拉普拉斯变换方法的图像锐化处理
  - 可通过分别计算每幅分量图像的拉普拉斯变换来计算彩色图像 的拉普拉斯变换







拉普拉斯锐化图像:处理每个RGB分量结果(左);处理HSI(中);差别(右)

# 第6章 彩色图像处理



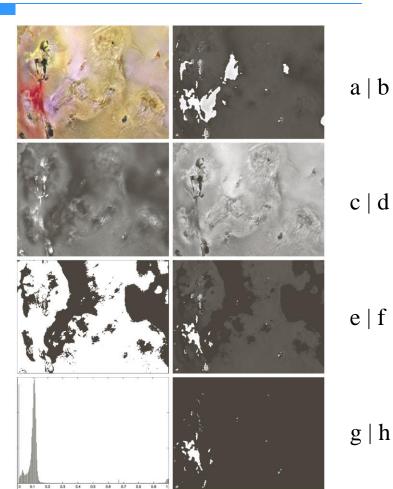
- 6.1 彩色基础
- 6.2 彩色模型
- 6.3 伪彩色图像处理
- 6.4 真彩色图像处理
- 6.5 彩色变换
- 6.6 平滑和锐化
- 6.7 基于彩色的图像分割
- 6.8 彩色图像中的噪声
- 6.9 彩色图像压缩



- □ 分割是把一幅图像分成多个区域的处理,虽然分割是后面几章讨论的问题,但出于连续性原因,这里简单地介绍一下彩色分割
  - HSI彩色空间的分割
  - RGB向量空间中的分割
  - 彩色边缘检测

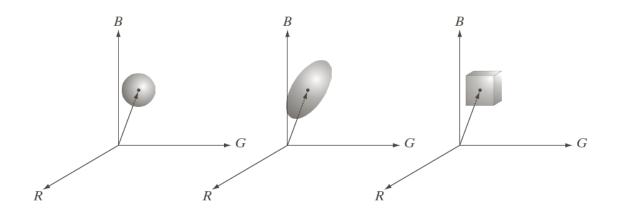


- □ HSI彩色空间的分割
  - (a) 原图像,为分割微红色区
  - (b)色调图像
  - (c)饱和度图像
  - (d)亮度图像
  - (e)二值饱和度模板(黑=0)
  - (f)图b和图e相乘后的结果
  - (g)图f的直方图
  - (h)图a中红色分量的分割



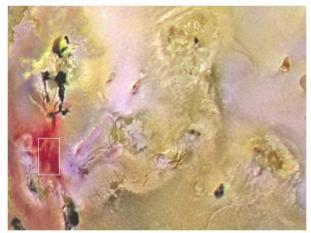


- □ RGB向量空间中的分割
  - lacksquare 给定感兴趣的有代表性彩色的样点集,得到平均彩色用a表示
  - $\blacksquare$  相似性度量,比较空间任一点z与a的距离
    - ✓ 欧式距离(轨迹是球体) D(z,a) = ||z-a||
    - ✓ 马氏距离(轨迹是椭球体) $D(z,a) = [(z-a)^T C^{-1}(z-a)]^{\frac{1}{2}}$
    - ✓ 边界盒(避免开方运算)
  - 通过确定它是否在球体或盒子内部或外部来进行分割





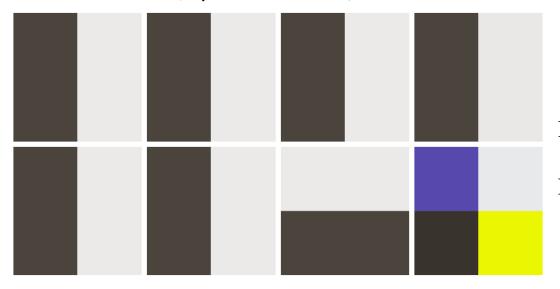
- □ RGB向量空间中的分割
  - | 例







- □ 彩色边缘检测
  - 以单一图像为基础计算边缘还是直接在彩色空间计算边缘
  - 例下图,如果计算每个分量图像的梯度,并将结果相加形成两幅相应的RGB梯度图像,则中心点处的梯度值在两种情况下都将相同。直观看,我们希望图d中图像那一点梯度更强,因为R,G,B图像的边缘在该图像中的方向相同,而对于图h的图像只有两个边缘具有相同的方向。
  - 所以,处理3个单独的平面所形成的合成梯度图像可导致错误



(a)~(c)R,G,B分量图像; (d)产生的 RGB彩色图像;

(e)~(g)R,G,B分量图像; (h)产生的 RGB彩色图像;



- □ 彩色边缘检测(Di Zenzo[1986])
  - 对于标量函数,梯度是坐标点指向f的最大变化率方向的向量

$$\vec{u} = \frac{\partial R}{\partial x}\vec{r} + \frac{\partial G}{\partial x}\vec{g} + \frac{\partial B}{\partial x}\vec{b} \qquad \vec{v} = \frac{\partial R}{\partial y}\vec{r} + \frac{\partial G}{\partial y}\vec{g} + \frac{\partial B}{\partial y}\vec{b}$$

$$g_{xx} = \vec{u} \cdot \vec{u} = \left| \frac{\partial R}{\partial x} \right|^2 + \left| \frac{\partial G}{\partial x} \right|^2 + \left| \frac{\partial B}{\partial x} \right|^2 + \left| \frac{\partial B}{\partial x} \right|^2 \qquad g_{yy} = \vec{v} \cdot \vec{v} = \left| \frac{\partial R}{\partial y} \right|^2 + \left| \frac{\partial G}{\partial y} \right|^2 + \left| \frac{\partial B}{\partial y} \right|^2 \qquad g_{xy} = \vec{u} \cdot \vec{v} = \frac{\partial R}{\partial x} \frac{\partial R}{\partial y} + \frac{\partial G}{\partial x} \frac{\partial G}{\partial y} + \frac{\partial B}{\partial x} \frac{\partial B}{\partial y}$$

■ 可以证明c(x,y)的最大变化率方向可以由以下角度给出

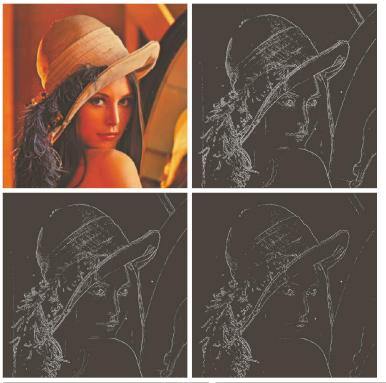
$$\theta(x, y) = \frac{1}{2} \arctan\left[\frac{2g_{xy}}{g_{xx} - g_{yy}}\right]$$

■ 且角度方向上点(x,y)处的变化率的值由下式给出

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



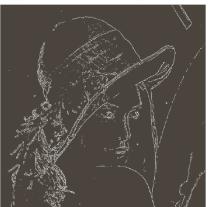
□ 例

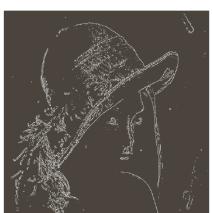


(a)RGB图像; (b)在RGB彩色空间中计算的梯度; (c)在每幅分量图像基础上计算梯度,然后相加; (d)图b和图c的差

彩色图像的分量梯度图像: (a)红分量; (绿分量); (c)蓝 分量。这3幅图像相加并标定 后产生了上图c中的图像







# 第6章 彩色图像处理



- 6.1 彩色基础
- 6.2 彩色模型
- 6.3 伪彩色图像处理
- 6.4 真彩色图像处理
- 6.5 彩色变换
- 6.6 平滑和锐化
- 6.7 基于彩色的图像分割
- 6.8 彩色图像中的噪声
- 6.9 彩色图像压缩



- □ 5.2节讨论的噪声模型可用于彩色图像
- □ 通常,彩色图像的噪声内容在每个彩色通道中具有相同的特性,但噪声对不同彩色通道所造成的影响不同
- □ 然而,不同的噪声水平像是由每个彩色通道的相对照射 强度的差异造成的
  - 例如,在CCD摄像机中,红色滤镜的使用将减少用于红色传感器的照射强度。CCD传感器在低照明水平下就是噪声源,因此,这种情况下得到的RGB图像的红色分量图像与其他两幅分量图像相比往往是噪声源



□ 与在单色图像中相比,细粒噪声在彩色图像中不太引人 注意



(a)~(c)由均值为0、方差 为800的高斯噪声污染 的红、绿和蓝分量图像; (d)最终的RGB图像



- □ 噪声从一个彩色模型转换为另一个模型
  - 噪声图像的色调与饱和度分量明显降质了,这分别是由转换函数中求余弦与取最小值操作的非线性造成的
  - 图c中的强度分量比3个带噪声的RGB分量图像中的任何一个都要平滑一些,这是由亮度图像是RGB图像的平均这一事实造成的







上图(d)中带噪声的彩色图像的HSI分量: (a)色调图

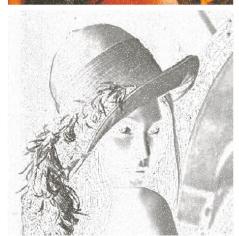
像;(b)饱和度图像;(c)亮度图像



□ 在仅有一个RGB通道受噪声影响的情况下,到HSI的转 换才将噪声扩散到所有HSI分量图像









- (a)绿平面被椒盐噪声污染的RGB图像;
- (b)HSI图像的色调分量;
- (c)饱和度分量;
- (d)亮度分量

# 第6章 彩色图像处理



- 6.1 彩色基础
- 6.2 彩色模型
- 6.3 伪彩色图像处理
- 6.4 真彩色图像处理
- 6.5 彩色变换
- 6.6 平滑和锐化
- 6.7 基于彩色的图像分割
- 6.8 彩色图像中的噪声
- 6.9 彩色图像压缩

### 6.9 彩色图像压缩



- □ 因为描述彩色所要求的比特数比描述灰度级所要求的比特数大3~4倍,所以数据压缩再存储和传输彩色图像中起着核心的作用。
- □ 对于前几节描述的RGB, CMY(K)和HSI图像, 任何压缩对象的数据是每个彩色像素的分量,它们是传达彩色信息的方式。
- □ 压缩是减少或消除冗余和不相干数据的处理。

## 6.9 彩色图像压缩



#### □ 实例

- 一幅24比特RGB全彩色图像
- 采用JPEG 2000压缩算法
- 原图每230比特数据,压缩后 仅包含1个数据比特
- 假定压缩后图像在Internet上能于1分钟内传输完成,那么原图像的传输至少需要4小时





# 第6章 彩色图像处理



# Thanks