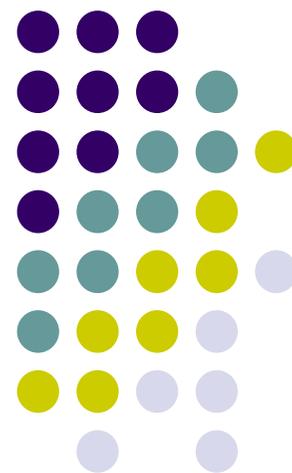


数字图像处理

第三章 空间域图像增强 (Part II) 直方图处理

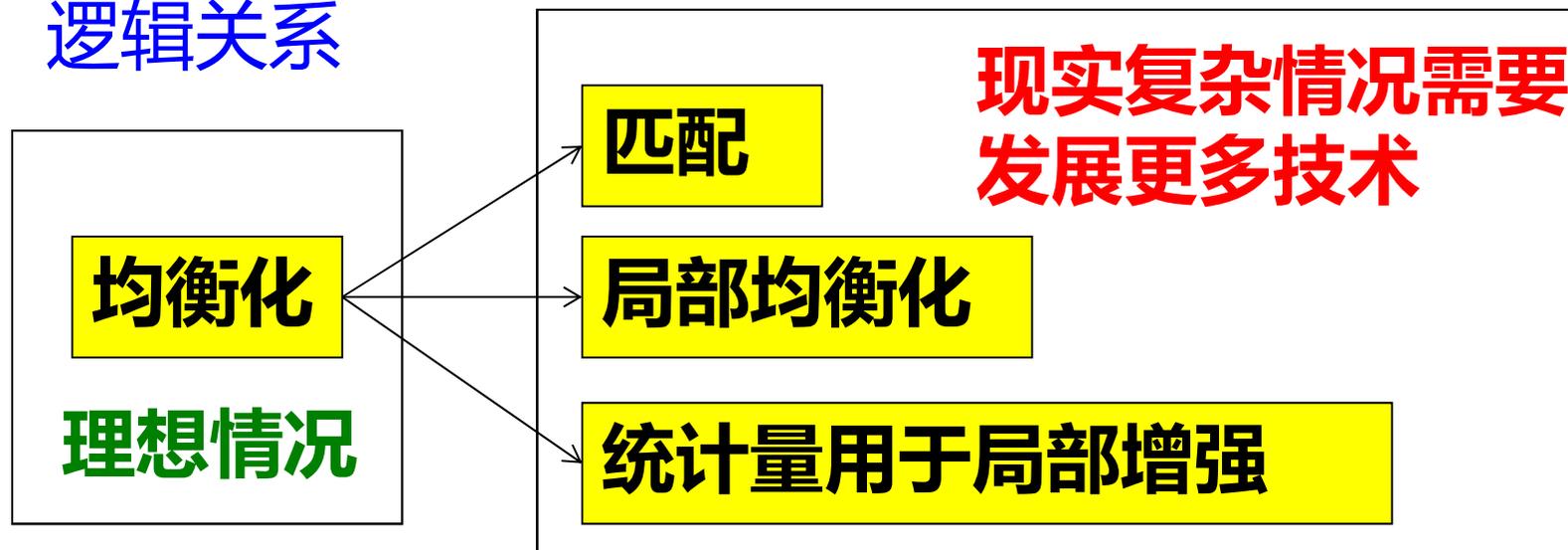


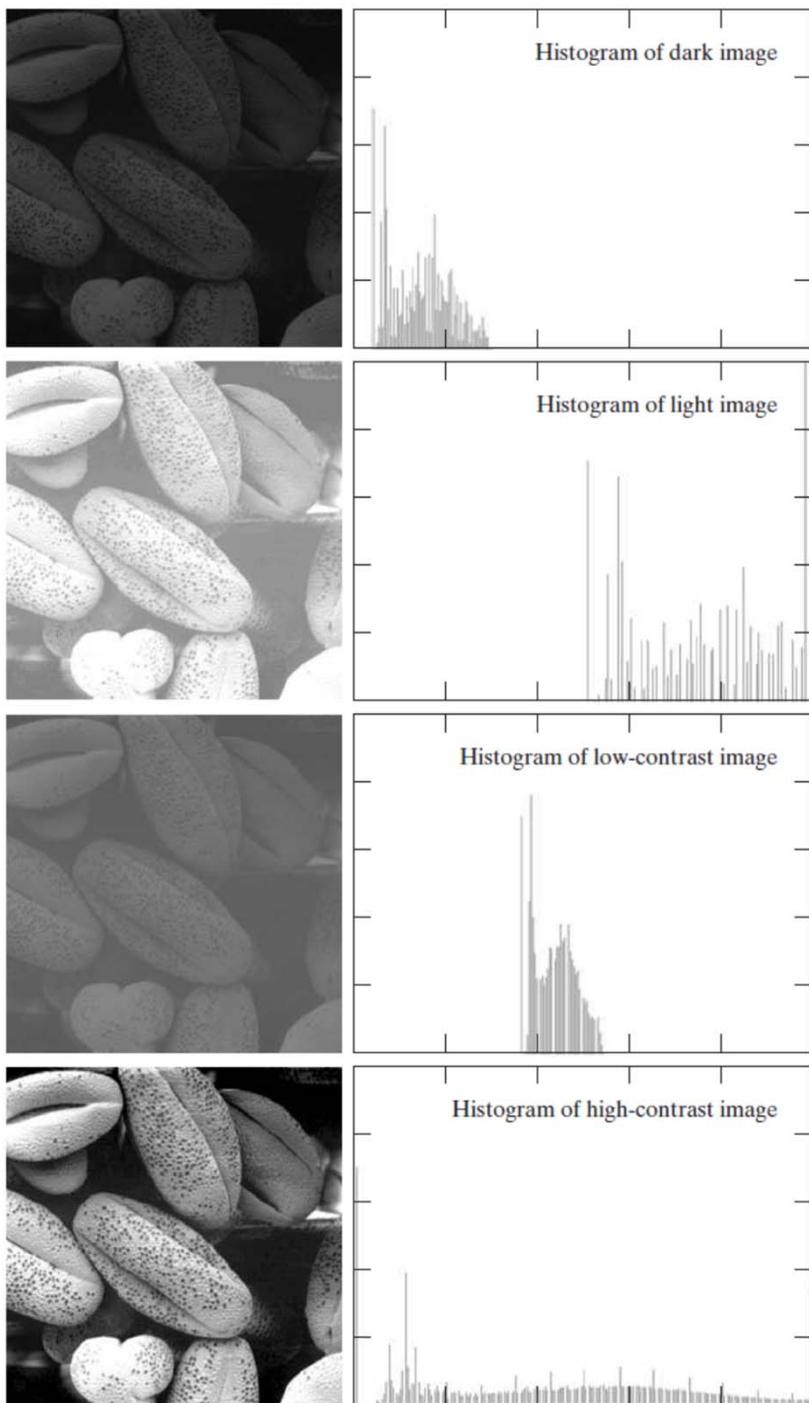


直方图处理

- 直方图均衡化
- 直方图匹配
- 局部直方图均衡化
- 直方图统计量用于局部图像增强

逻辑关系





回顾



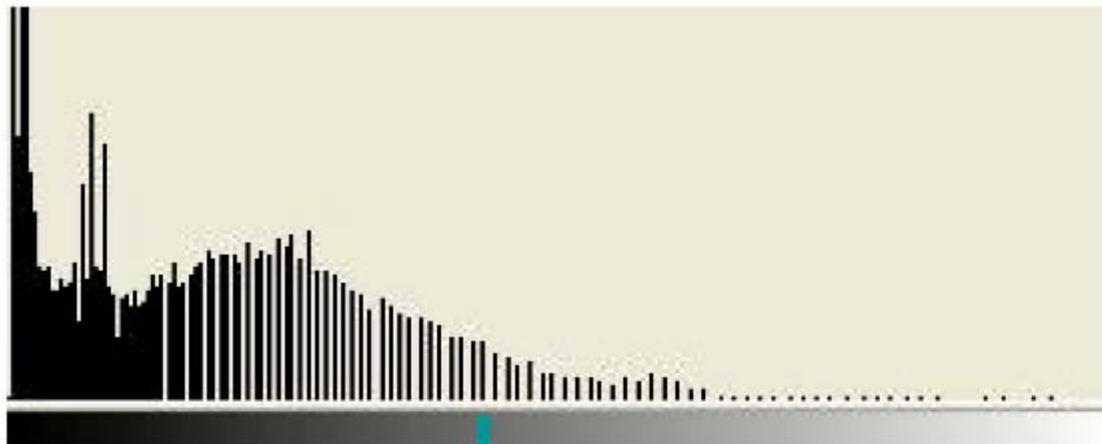
不同的直方图，
图像效果的直观
感受不同

什么样的直方图
有利于图像增强呢
？

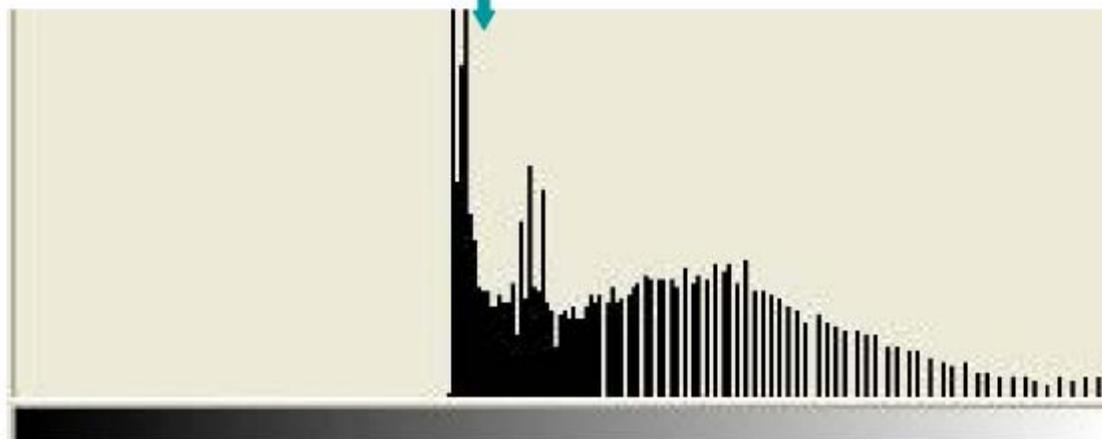
均衡化的直方图



从简单的例子开始



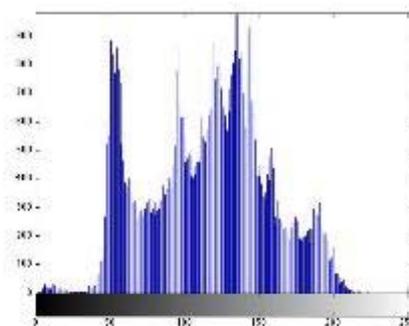
$$s = r + 100$$



稍复杂一点例子

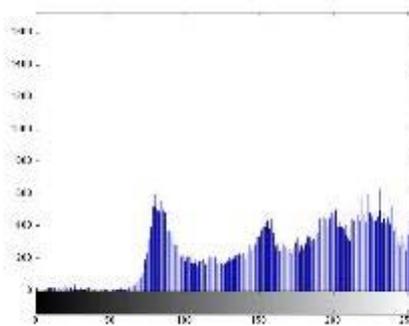
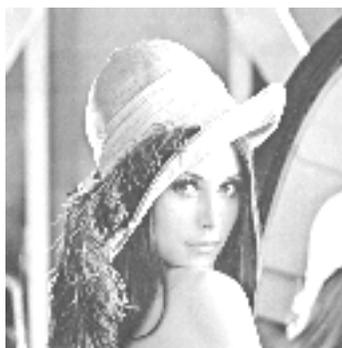


原图



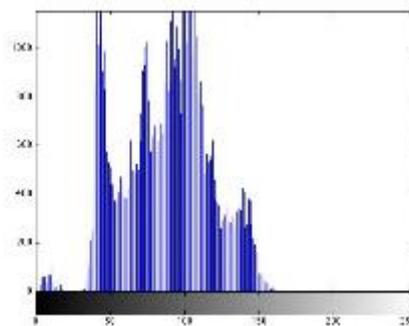
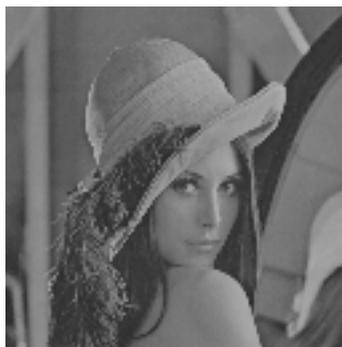
线性运算:

$$s = 1.5 \times r$$



$$s = T(r) \\ = a \times r + b$$

$$s = 0.8 \times r$$



灰度变换函数与直方图



假设有一幅输入图像A，经过灰度变换函数 $s = T(r)$ ，产生了输出图像B

输入图像的直方图 $p_r(r)$ 和灰度变换函数 T ，如何计算输出图像B的直方图 $p_s(s)$

一般情况，结论复杂

讨论一种简单情况：单调灰度变换函数



单调连续函数



- $r \in [0, L - 1]$

$$s = T(r)$$

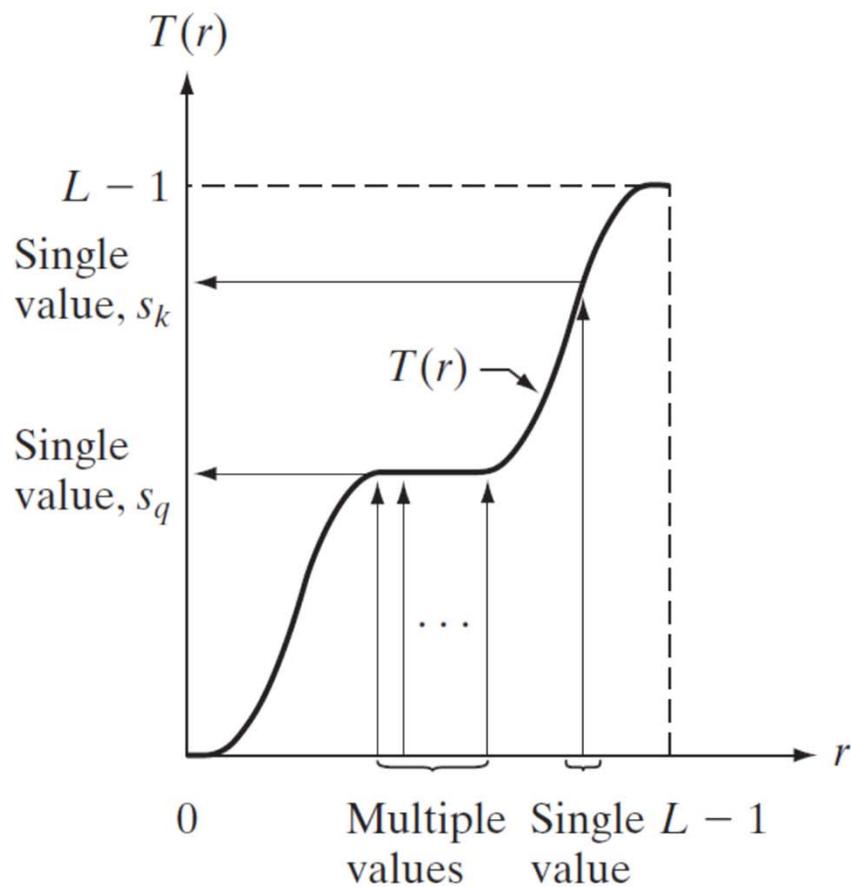
- $T(r)$ 在区间 $[0, L - 1]$ 为单调递增函数
- 当 $0 \leq r \leq L - 1$ 时, $0 \leq T(r) \leq L - 1$

- 更强的假设

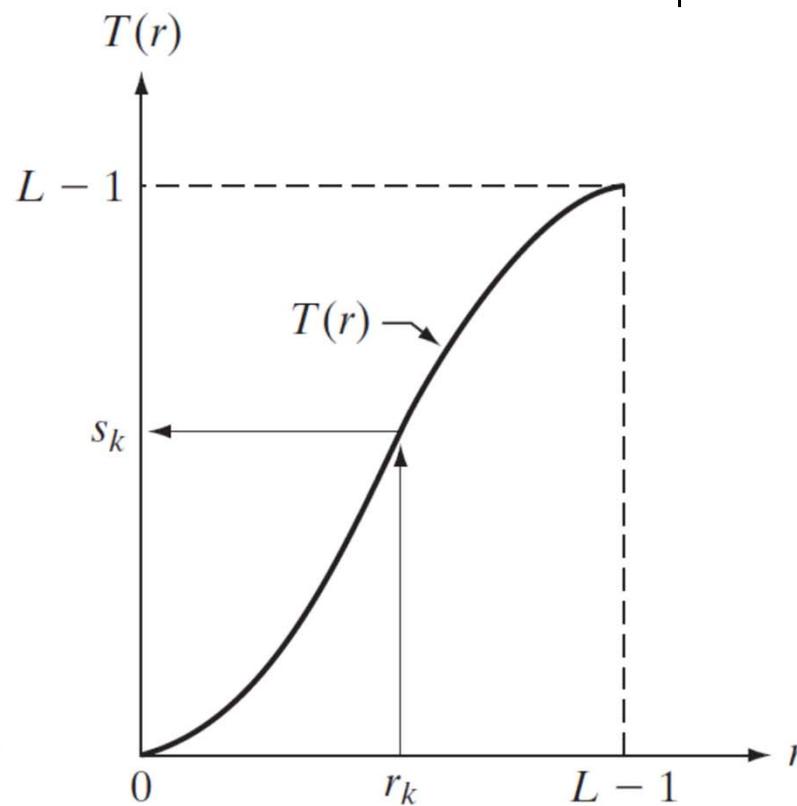
- $T(r)$ 在区间 $[0, L - 1]$ 为**严格单调递增**函数

$$r = T^{-1}(s)$$

举例

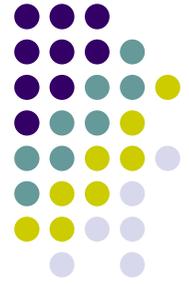


单调递增



严格单调递增

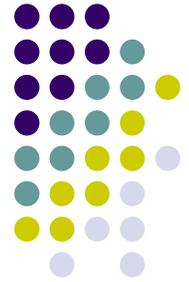
概率密度公式



- 输入图像灰度值概率密度 $p_r(r)$
- 变换函数 $s = T(r)$
- 输出图像灰度值概率密度 $p_s(s)$?

$$p_s(s) = p_r(r) \left| \frac{dr}{ds} \right| = p_r(r) \left| \left(\frac{ds}{dr} \right)^{-1} \right|$$
$$= p_r(T^{-1}(s)) \frac{1}{|T'(T^{-1}(s))|}$$

证明过程



- https://en.wikibooks.org/wiki/Probability/Transformation_of_Probability_Densities

- 单调递增

$$\begin{aligned} p_s(s) &= \frac{d}{ds} P[S \leq s] = \frac{d}{ds} P[T(R) \leq s] \\ &= \frac{d}{ds} P[R \leq T^{-1}(s)] = \frac{d}{ds} P[R \leq r] \\ &= \frac{dP[R \leq r]}{dr} \frac{dr}{ds} = p_r(r) \frac{dr}{ds} \end{aligned}$$

- 单调递减

小测试

线性运算

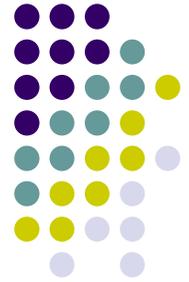


$$s = T(r) = a \times r + b$$

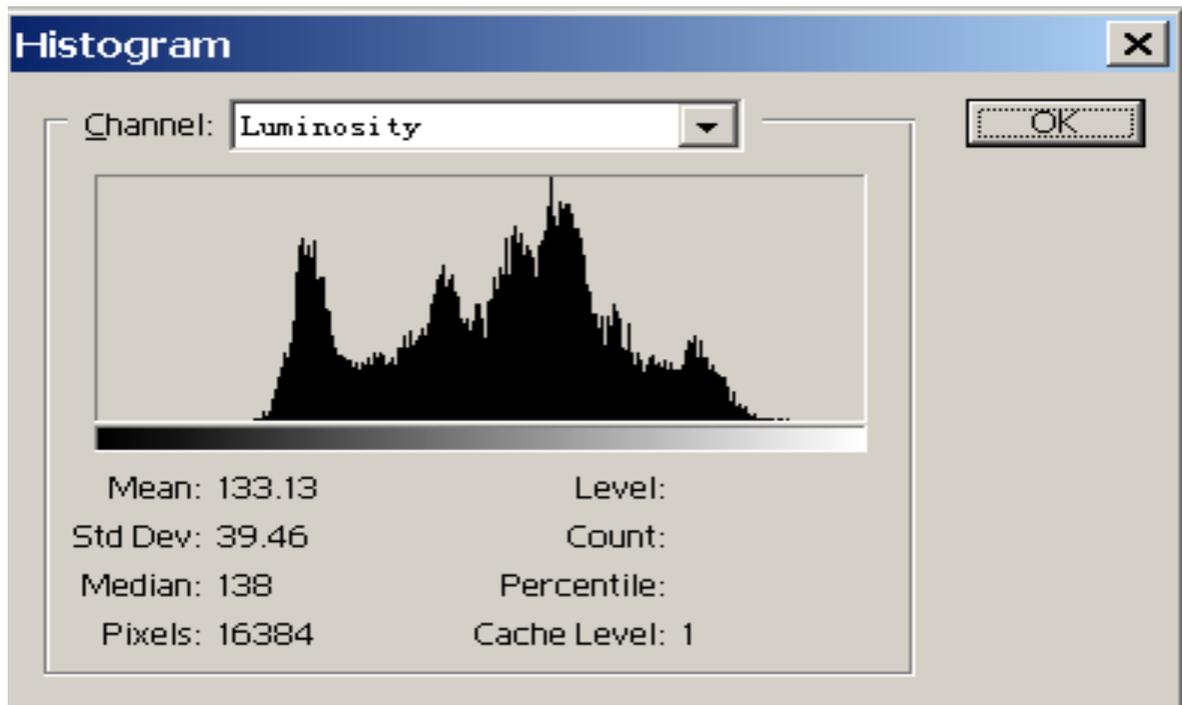
计算 $p_r(r)$ 经线性运算后的直方图 $p_s(s)$:

$$p_s(s) = p_r(T^{-1}(s)) \frac{1}{|T'(T^{-1}(s))|} = \frac{1}{a} p_r\left(\frac{s-b}{a}\right)$$

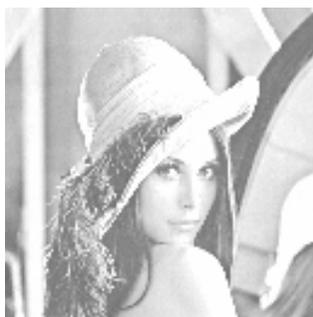
举例



$$s = T(r) = 1.2 \times r + 50$$

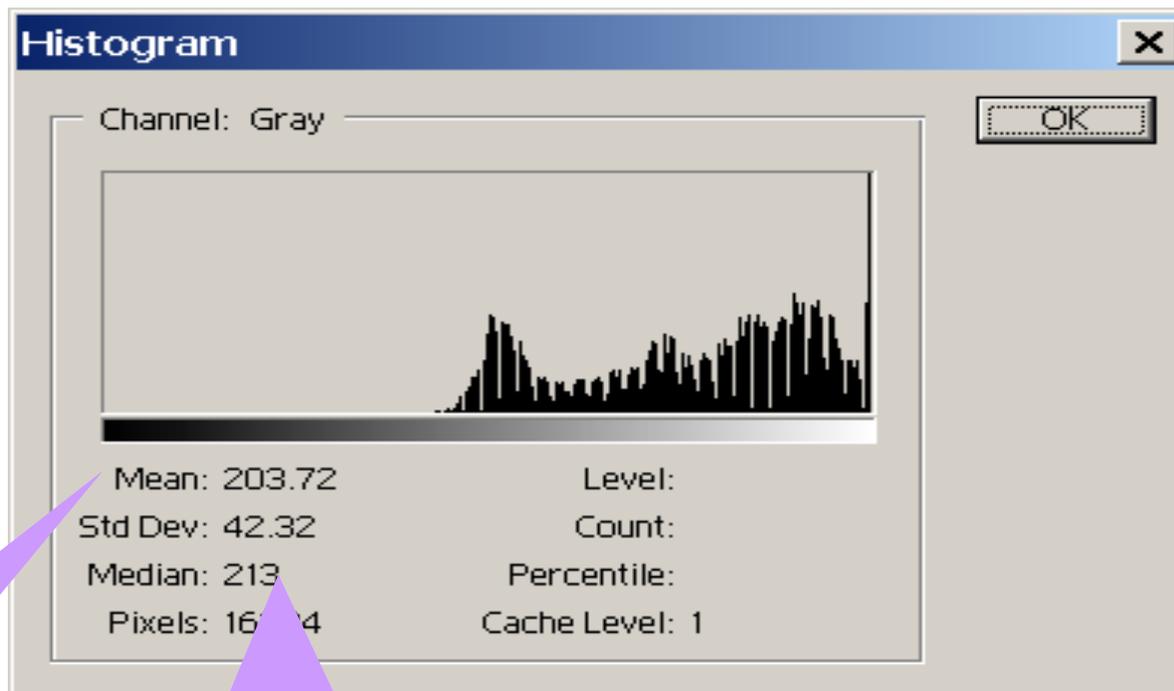


举例

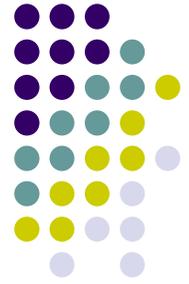


$$s = T(r) = 1.2 \times r + 50$$

均值: $203.72 \approx 1.2 * 133.13 + 50$



中值: $213 \approx 1.2 * 138 + 50$



直方图均衡化

- 输入图像灰度值概率密度 $p_r(r)$
- 变换函数 $s = T(r)$
- 输出图像灰度值概率密度 $p_s(s)$

$$p_s(s) = p_r(r) \left| \frac{dr}{ds} \right| = p_r(r) \left| \left(\frac{ds}{dr} \right)^{-1} \right|$$

- 如何设计 $T(r)$ 使得 $p_s(s)$ 成为均匀分布?

直方图均衡化



- 变换函数

$$s = T(r) = (L - 1) \int_0^r p_r(w) dw$$

- 单调递增
- 属于区间 $[0, L - 1]$

- 效果

$$\frac{ds}{dr} = \frac{dT(r)}{dr}$$

$$= (L - 1) \frac{d}{dr} \left[\int_0^r p_r(w) dw \right]$$

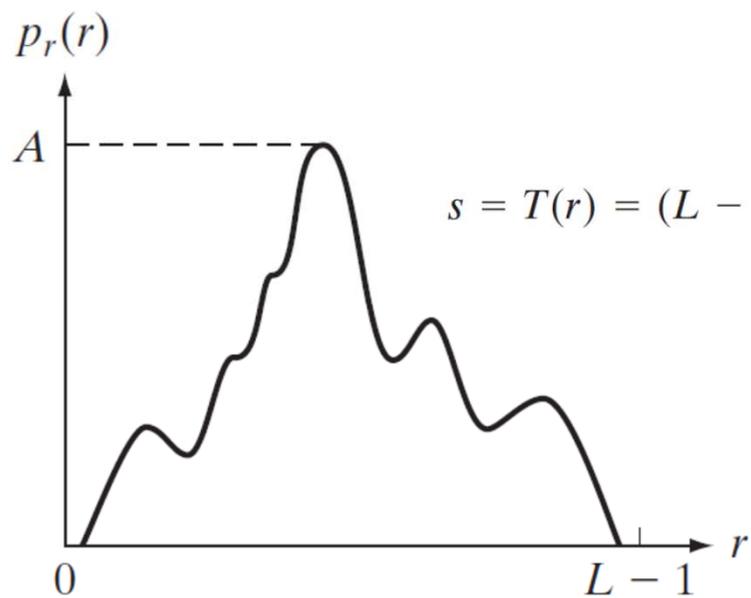
$$= (L - 1) p_r(r)$$

$$p_s(s) = p_r(r) \left| \frac{dr}{ds} \right|$$

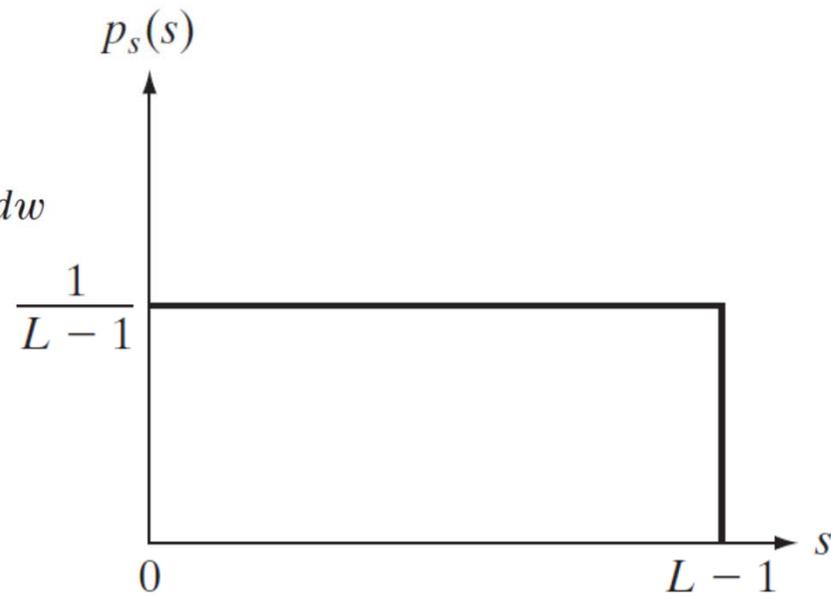
$$= p_r(r) \left| \frac{1}{(L - 1) p_r(r)} \right|$$

$$= \frac{1}{L - 1} \quad 0 \leq s \leq L - 1$$

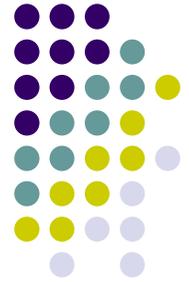
图形示意



$$s = T(r) = (L - 1) \int_0^r p_r(w) dw$$



举例



- 输入图像灰度值的概率密度

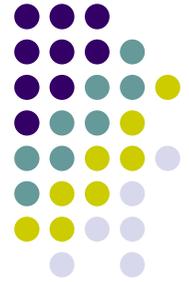
$$p_r(r) = \begin{cases} \frac{2r}{(L-1)^2} & \text{for } 0 \leq r \leq L-1 \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

- 变换函数

$$s = T(r) = (L-1) \int_0^r p_r(w) dw = \frac{2}{L-1} \int_0^r w dw = \frac{r^2}{L-1}$$

- 输出图像灰度值的概率密度

$$\begin{aligned} p_s(s) &= p_r(r) \left| \frac{dr}{ds} \right| = \frac{2r}{(L-1)^2} \left| \left[\frac{ds}{dr} \right]^{-1} \right| = \frac{2r}{(L-1)^2} \left| \left[\frac{d}{dr} \frac{r^2}{L-1} \right]^{-1} \right| \\ &= \frac{2r}{(L-1)^2} \left| \frac{(L-1)}{2r} \right| = \frac{1}{L-1} \end{aligned}$$



离散直方图

- 输入图像灰度级 r_k 的概率近似为

$$p_r(r_k) = \frac{n_k}{MN} \quad k = 0, 1, 2, \dots, L - 1$$

- 离散变换函数（直方图均衡）

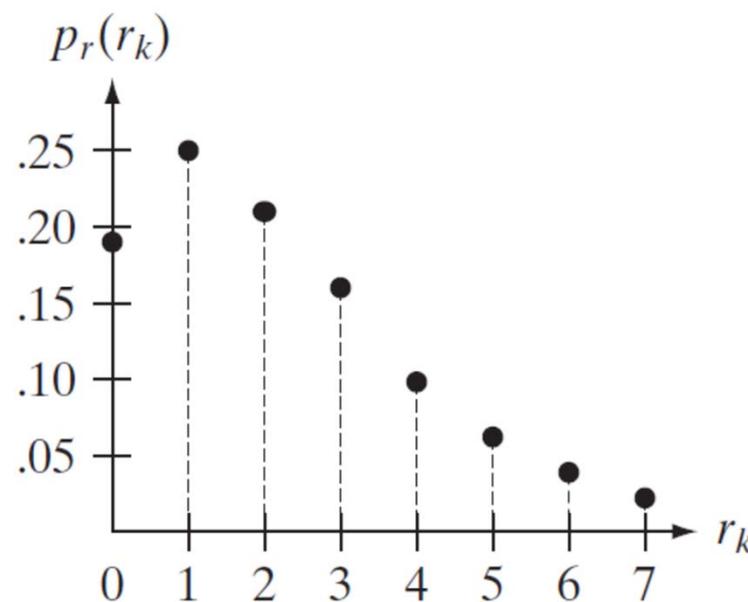
$$\begin{aligned} s_k = T(r_k) &= (L - 1) \sum_{j=0}^k p_r(r_j) \\ &= \frac{(L - 1)}{MN} \sum_{j=0}^k n_j \quad k = 0, 1, 2, \dots, L - 1 \end{aligned}$$

举例



- 3比特数字图像的灰度分布和直方图值

r_k	n_k	$p_r(r_k) = n_k/MN$
$r_0 = 0$	790	0.19
$r_1 = 1$	1023	0.25
$r_2 = 2$	850	0.21
$r_3 = 3$	656	0.16
$r_4 = 4$	329	0.08
$r_5 = 5$	245	0.06
$r_6 = 6$	122	0.03
$r_7 = 7$	81	0.02



举例



- 变换函数

$$s_0 = T(r_0) = 7 \sum_{j=0}^0 p_r(r_j) = 7p_r(r_0) = 1.33$$

$$s_1 = T(r_1) = 7 \sum_{j=0}^1 p_r(r_j) = 7p_r(r_0) + 7p_r(r_1) = 3.08$$

$$s_2 = 4.55, s_3 = 5.67, s_4 = 6.23$$

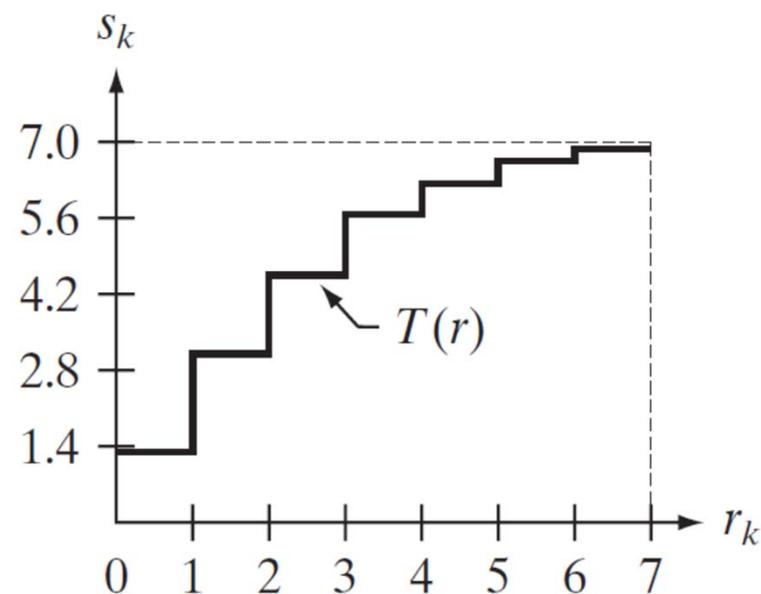
$$s_5 = 6.65, s_6 = 6.86, s_7 = 7.00.$$

举例



- 变换函数

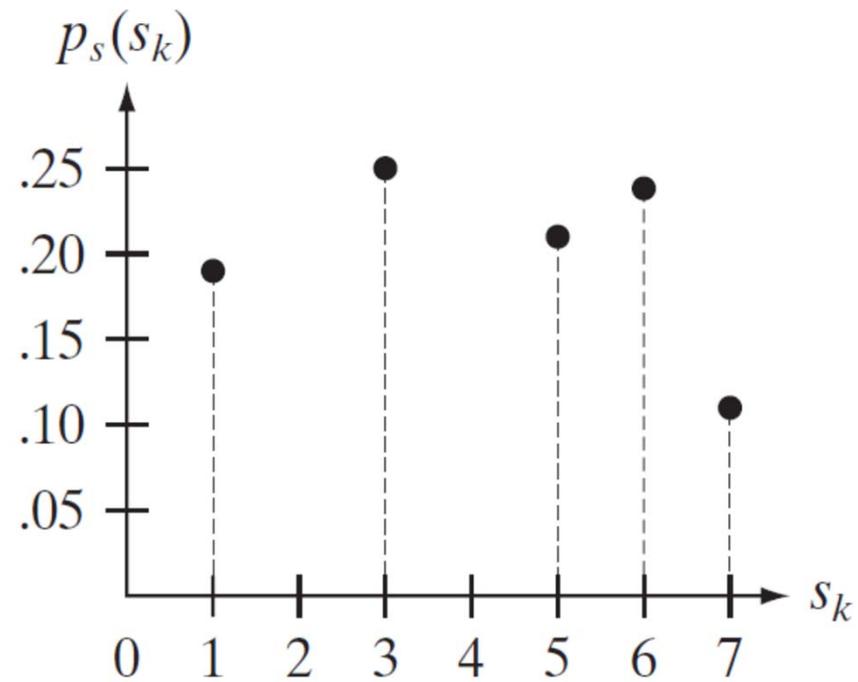
$s_0 = 1.33 \rightarrow 1$	$s_4 = 6.23 \rightarrow 6$
$s_1 = 3.08 \rightarrow 3$	$s_5 = 6.65 \rightarrow 7$
$s_2 = 4.55 \rightarrow 5$	$s_6 = 6.86 \rightarrow 7$
$s_3 = 5.67 \rightarrow 6$	$s_7 = 7.00 \rightarrow 7$



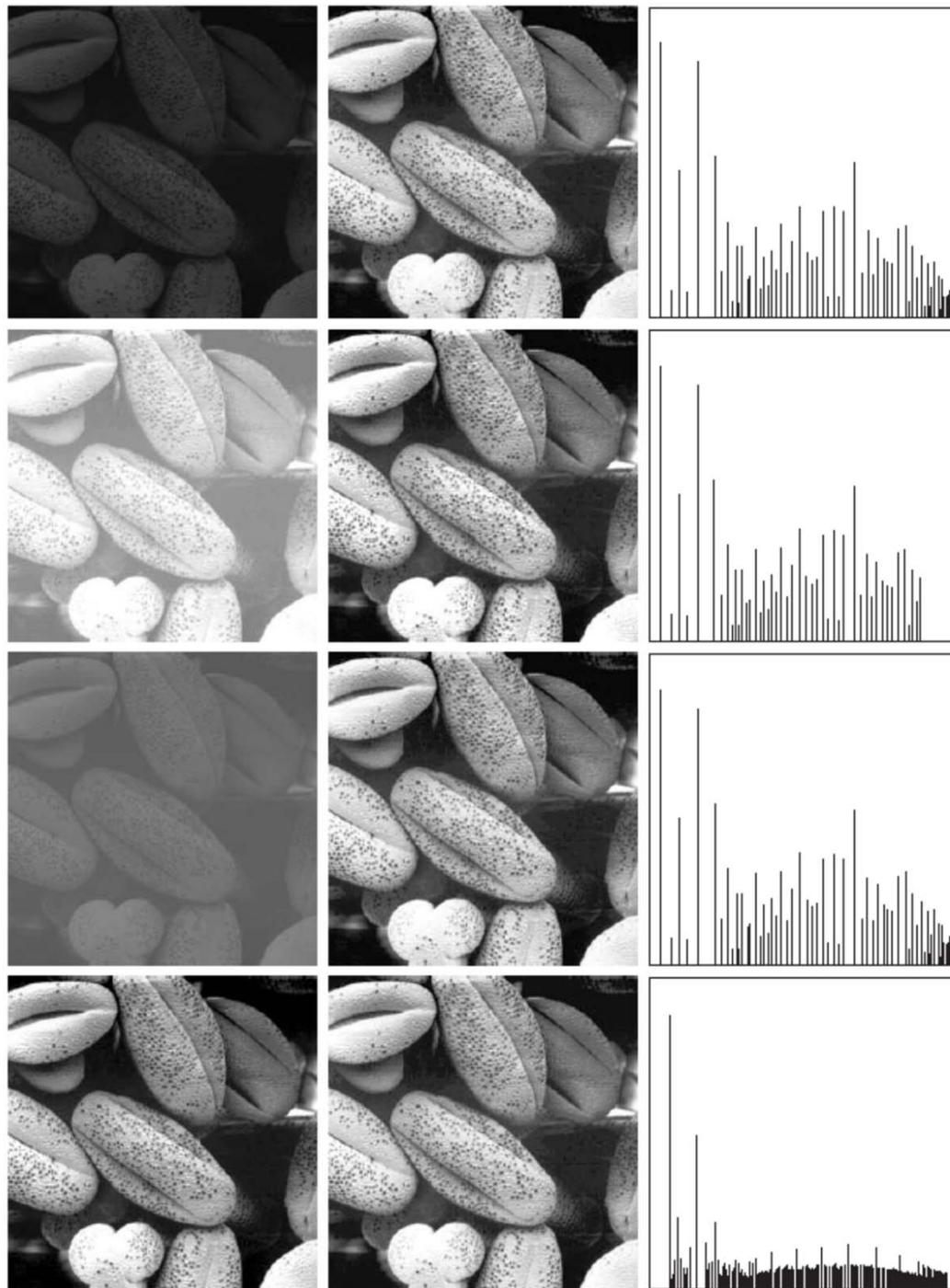
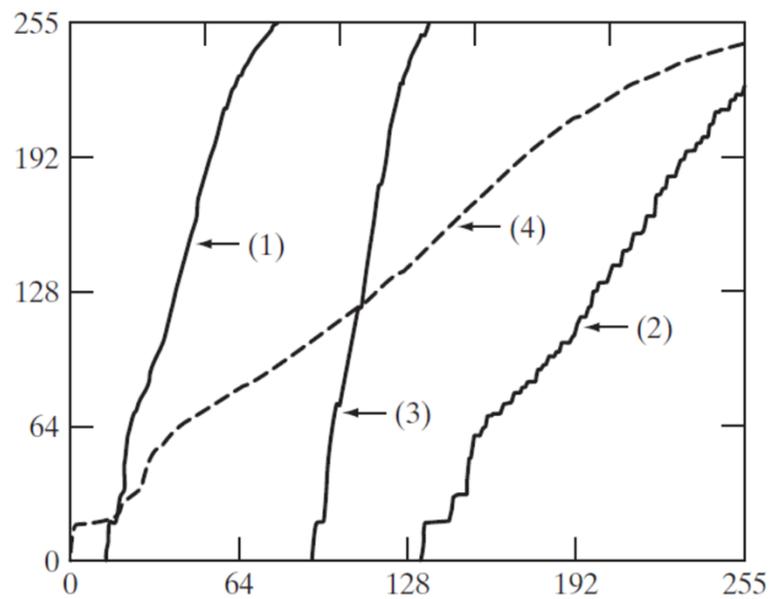
举例



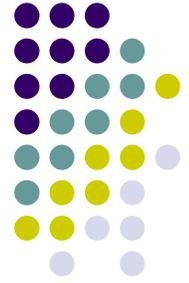
- 均衡后的直方图



效果展示



更明显的例子



均衡化前



均衡化后

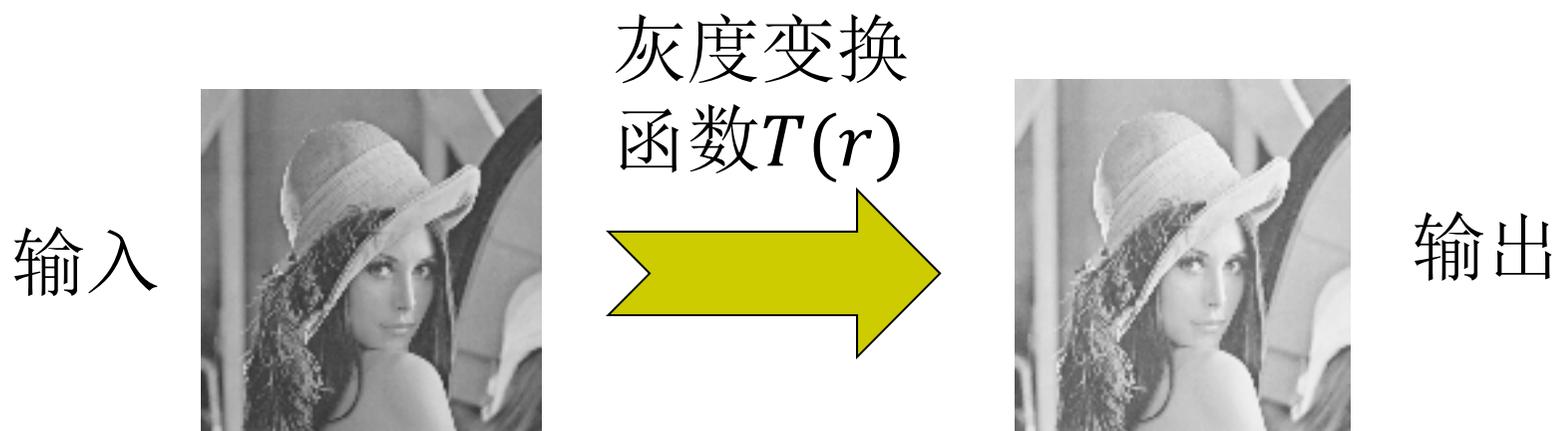


图像明显得到了增强



直方图匹配（规定化）

- 均匀直方图的基本增强有时并不是最终目标。我们通常希望可以处理后的图像具有某种指定的直方图形状。
- 这种用于产生处理后有特殊直方图的图像的方法，叫做直方图匹配或直方图规定化处理。



输出直方图分布不要求均匀，要求为某个特定分布

直方图匹配



- 输入图像灰度值概率密度 $p_r(r)$
- 指定灰度值概率密度 $p_z(z)$
- 如何设计变换函数使得输出图像概率密度为 $p_z(z)$?



核心思想

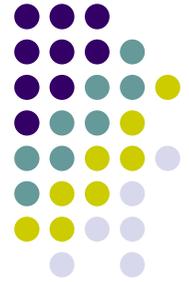
- 以平衡化直方图图像为桥梁



先把A转化成均衡化图像B

再把B转化成图像C (why)

根据单调灰度变换
函数存在反函数



实现方式

- 输入图像灰度值概率密度 $p_r(r)$

$$s = T(r) = (L - 1) \int_0^r p_r(w) dw$$

- 指定灰度值概率密度 $p_z(z)$

$$G(z) = (L - 1) \int_0^z p_z(t) dt = s$$

- 反函数唯一

$$z = G^{-1}(s) = G^{-1}(T(r))$$



具体步骤

1. 由输入图像计算 $p_r(r)$

2. 根据下面的公式计算 s

$$s = T(r) = (L - 1) \int_0^r p_r(w) dw$$

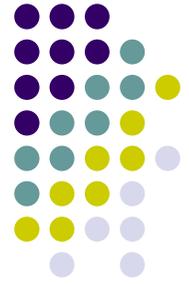
3. 根据 $p_z(z)$, 计算变换函数 $G(z)$

$$G(z) = (L - 1) \int_0^z p_z(t) dt$$

4. 计算反变换函数 $z = G^{-1}(s)$

5. 将反变换函数作用到所有的 s

举例



- 输入概率密度 $p_r(r) = 2r / (L - 1)^2$

$$s = T(r) = (L - 1) \int_0^r p_r(w) dw = \frac{2}{(L - 1)} \int_0^r w dw = \frac{r^2}{(L - 1)}$$

- 指定概率密度 $p_z(z) = 3z^2 / (L - 1)^3$

$$G(z) = (L - 1) \int_0^z p_z(w) dw = \frac{3}{(L - 1)^2} \int_0^z w^2 dw = \frac{z^3}{(L - 1)^2}$$

$$z = [(L - 1)^2 s]^{1/3}$$



离散直方图

- 离散情况更加简单
- 输入离散直方图 $p_r(r_k)$

$$s_k = T(r_k) = (L - 1) \sum_{j=0}^k p_r(r_j)$$
$$= \frac{(L - 1)}{MN} \sum_{j=0}^k n_j \quad k = 0, 1, 2, \dots, L - 1$$

- 指定离散直方图 $p_z(z_k)$

$$G(z_q) = (L - 1) \sum_{i=0}^q p_z(z_i) = s_k$$

- 查表实现

$$z_q = G^{-1}(s_k)$$

具体步骤



1. 计算输入图像直方图 $p_r(r)$, 并计算 s_k , 并四舍五入
2. 依据给定直方图 $p_z(z)$, 计算变化函数 G 的所有值, 并四舍五入, 存储表中
3. 对于每一个 s_k , 通过查表, 找到对应的 z_q
 - $G(z_q)$ 最接近 s_k
 - 结果不唯一时, 选择最小的 z_q

举例



- 3比特数字图像、指定直方图

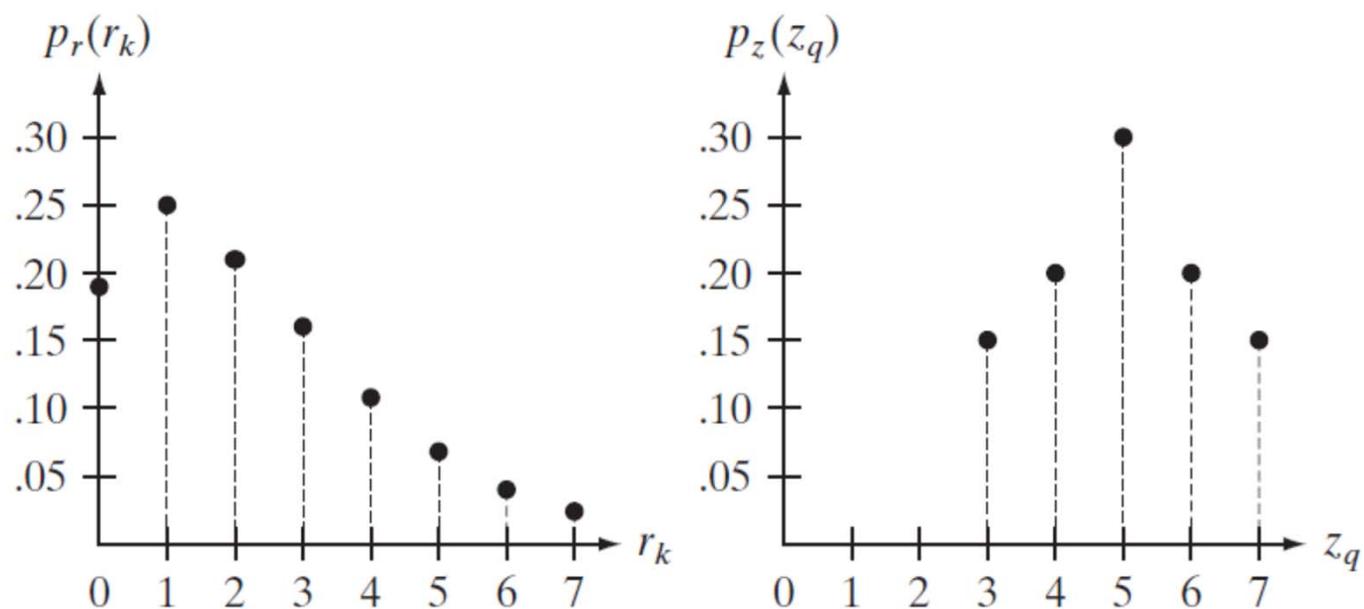
r_k	n_k	$p_r(r_k) = n_k/MN$
$r_0 = 0$	790	0.19
$r_1 = 1$	1023	0.25
$r_2 = 2$	850	0.21
$r_3 = 3$	656	0.16
$r_4 = 4$	329	0.08
$r_5 = 5$	245	0.06
$r_6 = 6$	122	0.03
$r_7 = 7$	81	0.02

z_q	Specified $p_z(z_q)$
$z_0 = 0$	0.00
$z_1 = 1$	0.00
$z_2 = 2$	0.00
$z_3 = 3$	0.15
$z_4 = 4$	0.20
$z_5 = 5$	0.30
$z_6 = 6$	0.20
$z_7 = 7$	0.15

举例



- 3比特数字图像、指定直方图



举例



- 对输入图像计算执行直方图均衡

$$s_0 = 1.33 \rightarrow 1 \quad s_4 = 6.23 \rightarrow 6$$

$$s_1 = 3.08 \rightarrow 3 \quad s_5 = 6.65 \rightarrow 7$$

$$s_2 = 4.55 \rightarrow 5 \quad s_6 = 6.86 \rightarrow 7$$

$$s_3 = 5.67 \rightarrow 6 \quad s_7 = 7.00 \rightarrow 7$$

- 对指定直方图执行直方图均衡

$$G(z_0) = 7 \sum_{j=0}^0 p_z(z_j) = 0.00$$

$$G(z_1) = 7 \sum_{j=0}^1 p_z(z_j) = 7[p(z_0) + p(z_1)] = 0.00$$

举例



- 对输入图像计算执行直方图均衡

$$s_0 = 1.33 \rightarrow 1 \quad s_4 = 6.23 \rightarrow 6$$

$$s_1 = 3.08 \rightarrow 3 \quad s_5 = 6.65 \rightarrow 7$$

$$s_2 = 4.55 \rightarrow 5 \quad s_6 = 6.86 \rightarrow 7$$

$$s_3 = 5.67 \rightarrow 6 \quad s_7 = 7.00 \rightarrow 7$$

- 对指定直方图执行直方图均衡

$$G(z_0) = 0.00 \rightarrow 0 \quad G(z_4) = 2.45 \rightarrow 2$$

$$G(z_1) = 0.00 \rightarrow 0 \quad G(z_5) = 4.55 \rightarrow 5$$

$$G(z_2) = 0.00 \rightarrow 0 \quad G(z_6) = 5.95 \rightarrow 6$$

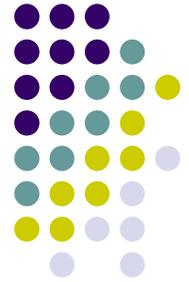
$$G(z_3) = 1.05 \rightarrow 1 \quad G(z_7) = 7.00 \rightarrow 7$$

举例

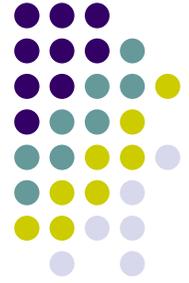
- 获得 G 的逆映射

z_q	$G(z_q)$
$z_0 = 0$	0
$z_1 = 1$	0
$z_2 = 2$	0
$z_3 = 3$	1
$z_4 = 4$	2
$z_5 = 5$	5
$z_6 = 6$	6
$z_7 = 7$	7

s_k	\rightarrow	z_q
1	\rightarrow	3
3	\rightarrow	4
5	\rightarrow	5
6	\rightarrow	6
7	\rightarrow	7

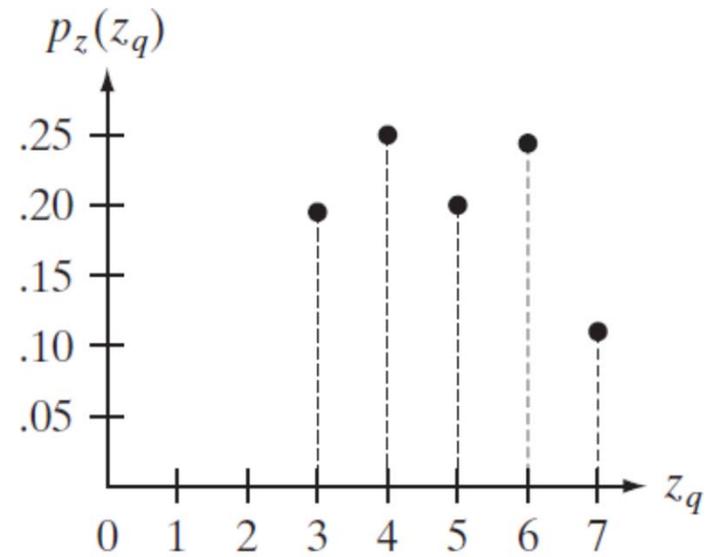


举例



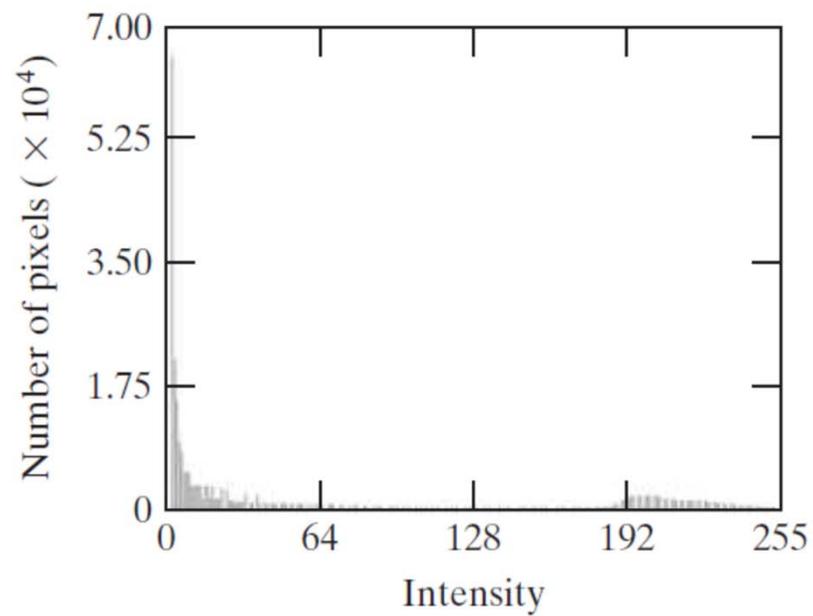
- 最终结果

z_q	Specified $p_z(z_q)$	Actual $p_z(z_k)$
$z_0 = 0$	0.00	0.00
$z_1 = 1$	0.00	0.00
$z_2 = 2$	0.00	0.00
$z_3 = 3$	0.15	0.19
$z_4 = 4$	0.20	0.25
$z_5 = 5$	0.30	0.21
$z_6 = 6$	0.20	0.24
$z_7 = 7$	0.15	0.11



效果展示

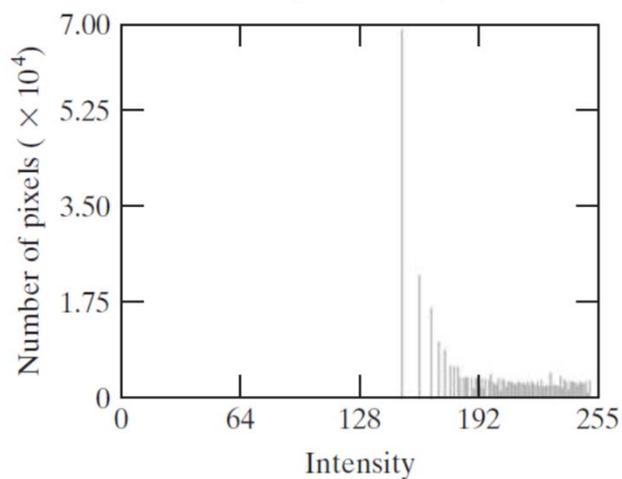
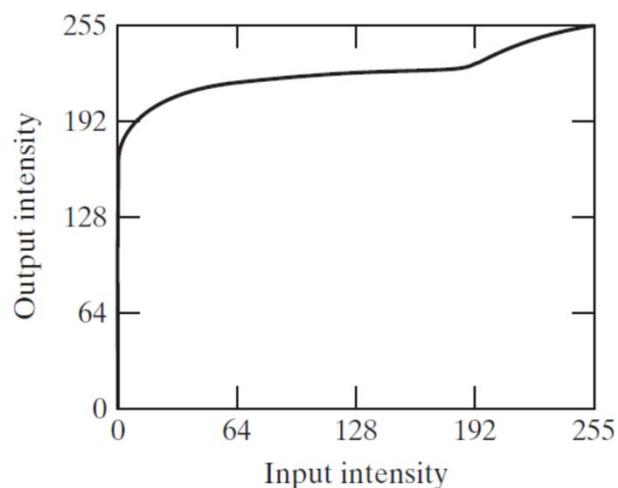
- 火星卫星图像



效果展示



- 直方图均衡



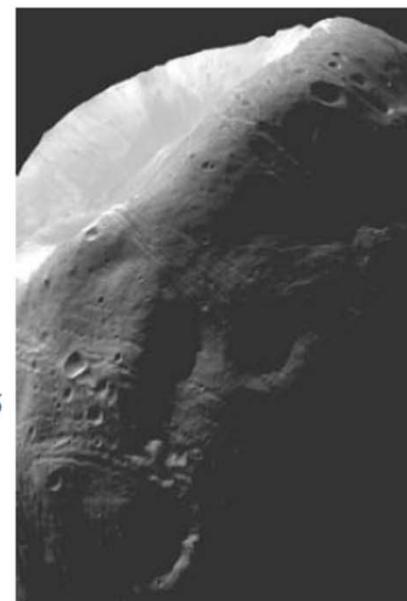
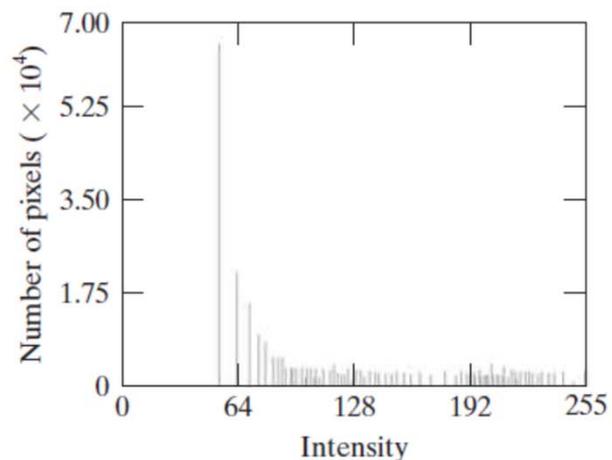
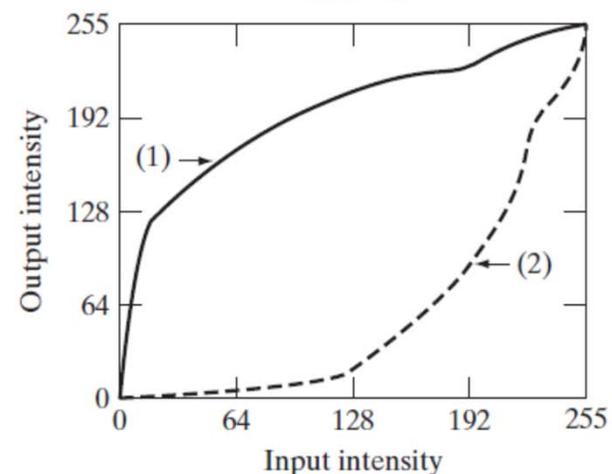
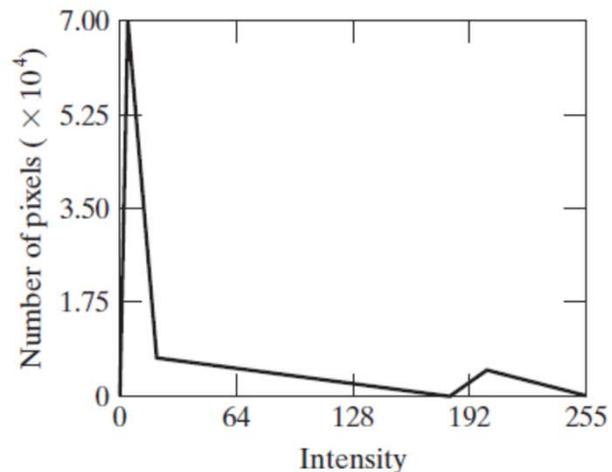
只是“漂白”了，
并没有增加太多
信息

效果展示

- 直方图匹配

更靠近原图
像，但增加
了更多细节

如何确定需要规
定的直方图？



与具体问题相关。
一旦规定好，
就有技术可以处
理

局部直方图处理



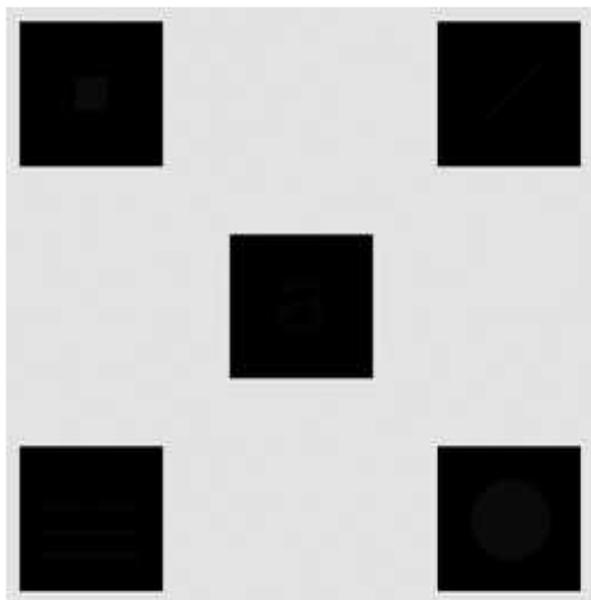
- 中小区域的细节容易被忽略
- 如果不希望对整体图像增强，只希望对局部进行增强怎么办？
- 以图像中每个像素的邻域中灰度分布为基础设计变换函数

步骤

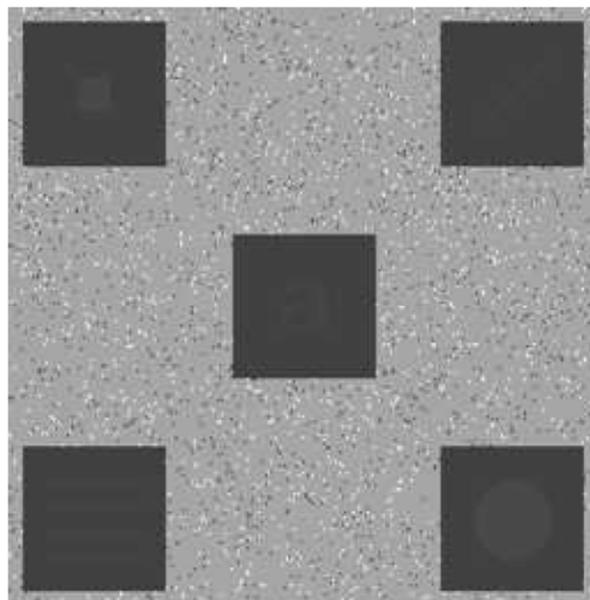


- 定义一个领域，并不断平移中心位置
 1. 在每一个位置，计算该邻域中点的直方图
 - 许多元素为0
 2. 利用直方图均衡化或直方图匹配得到变换函数
 3. 将变换函数作用到邻域中心像素
- 移动重复上述过程

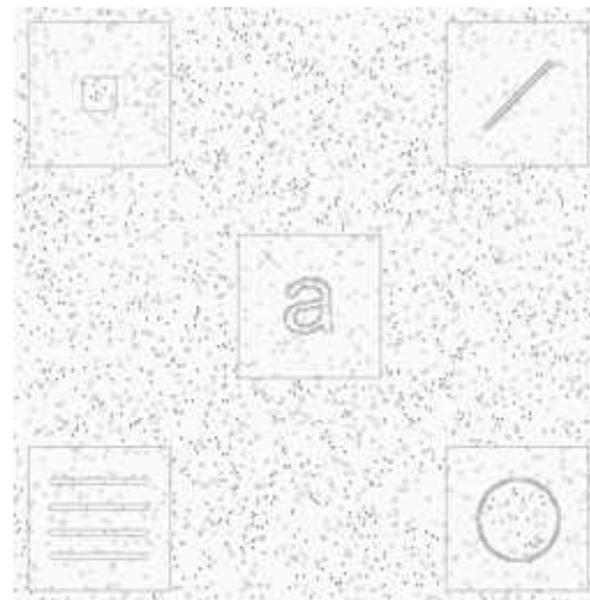
效果展示



原图



全局直方图均衡



3×3
局部直方图均衡

在图像增强中使用直方图统计



- 回顾均值、方差

灰度平均值

$$m = \sum_{i=0}^{L-1} r_i p(r_i)$$

n阶距

$$\mu_n(r) = \sum_{i=0}^{L-1} (r_i - m)^n p(r_i)$$

反应了灰度值的散度

2阶距最常用，也称为方差

$$\mu_2(r) = \sum_{i=0}^{L-1} (r_i - m)^2 p(r_i)$$

思考

$\mu_0(r), \mu_1(r)$
等于什么？

采样



- 采样均值

$$m = \frac{1}{MN} \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} f(x, y)$$

- 采样方差

$$\sigma^2 = \frac{1}{MN} \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} [f(x, y) - m]^2$$

0	0	1	1	2
1	2	3	0	1
3	3	2	2	0
2	3	1	0	0
1	1	3	2	2



$$m = \frac{1}{25} \sum_{x=0}^4 \sum_{y=0}^4 f(x, y)$$

$$= 1.44$$

$$\sigma^2 = 1.1264$$



在图像增强中使用直方图统计

- 均值和方差常用于局部增强
- 局部均值和局部方差

$$m_{S_{xy}} = \sum_{i=0}^{L-1} r_i p_{S_{xy}}(r_i)$$

$$\sigma_{S_{xy}}^2 = \sum_{i=0}^{L-1} (r_i - m_{S_{xy}})^2 p_{S_{xy}}(r_i)$$

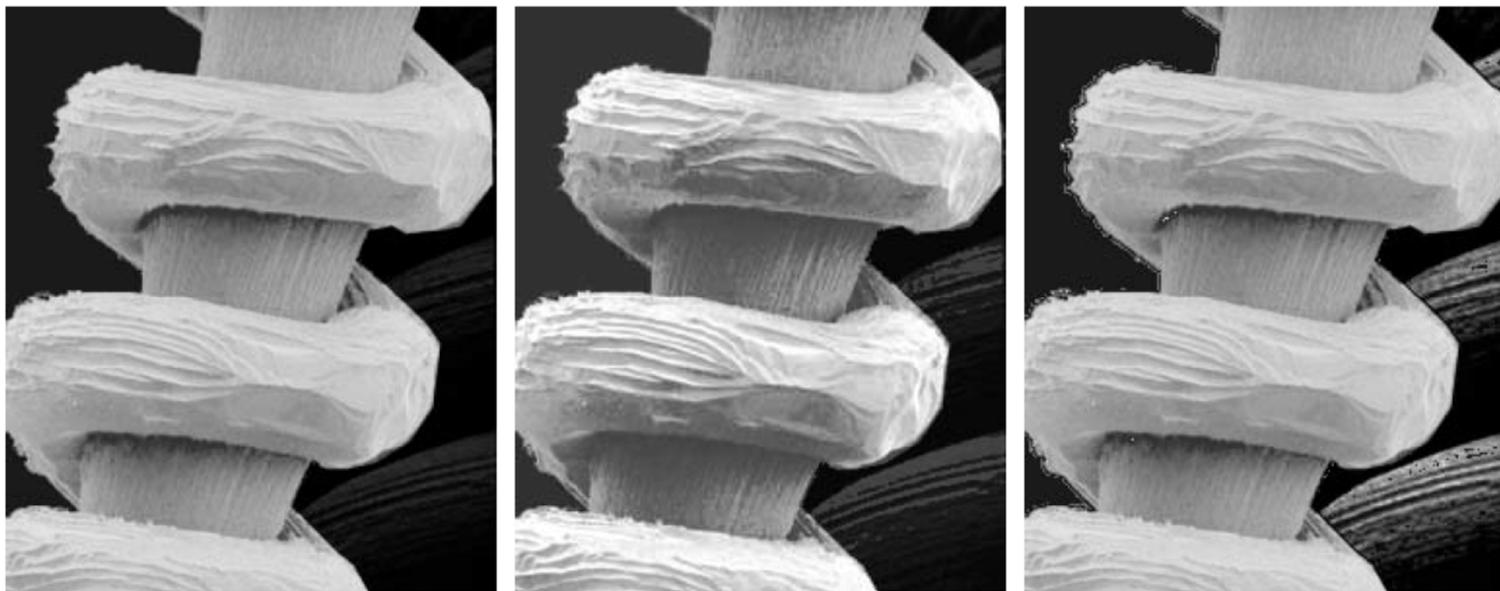
- S_{xy} 表示像素 (x, y) 的近邻集合
- 许多灰度值频率为0

在图像增强中使用直方图统计



- 使用局部直方图统计增强

$$g(x, y) = \begin{cases} E \cdot f(x, y) & \text{if } m_{S_{xy}} \leq k_0 m_G \text{ AND } k_1 \sigma_G \leq \sigma_{S_{xy}} \leq k_2 \sigma_G \\ f(x, y) & \text{otherwise} \end{cases}$$



原图

全局直方图均衡

局部直方图统计

直方图用于图像增强



1. 应用众多
2. 给定图像A的直方图 $p_r(r)$, 单调灰度变换函数 $s = T(r)$, 变换后图像B的直方图 $p_s(s)$

$$p_s(s) = p_r(r) \left| \frac{dr}{ds} \right| = p_r(r) \left| \left(\frac{ds}{dr} \right)^{-1} \right|$$

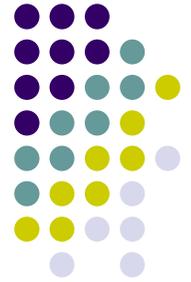
3. 给定图像A的直方图 $p_r(r)$, 变换后均衡化的图像B, 如何求灰度变换函数 $s = T(r)$?
 1. 直方图均衡
 2. 直方图匹配

讨论



- 直方图均衡化一大好处：不需要更多的参数，完全“自动化”
- 离散形式下，直方图均衡化的概率密度函数是否完全均匀？ ❌
- 直方图均衡化会有失效的时候吗？ ✅





小作业

- 实现直方图均衡化
- 要求
 - 三个部分（图像、代码、文档）
 - 语言：**Matlab**
- 提交的细节可以查阅作业的主页
 - 作业主页可以从课程主页上找到
 - <http://lamda.nju.edu.cn/chenyuhui/dip19/dip19.html>
- 截止日期是：**9月30日23:59:59**



下一章

