Цифровая обработка изображений

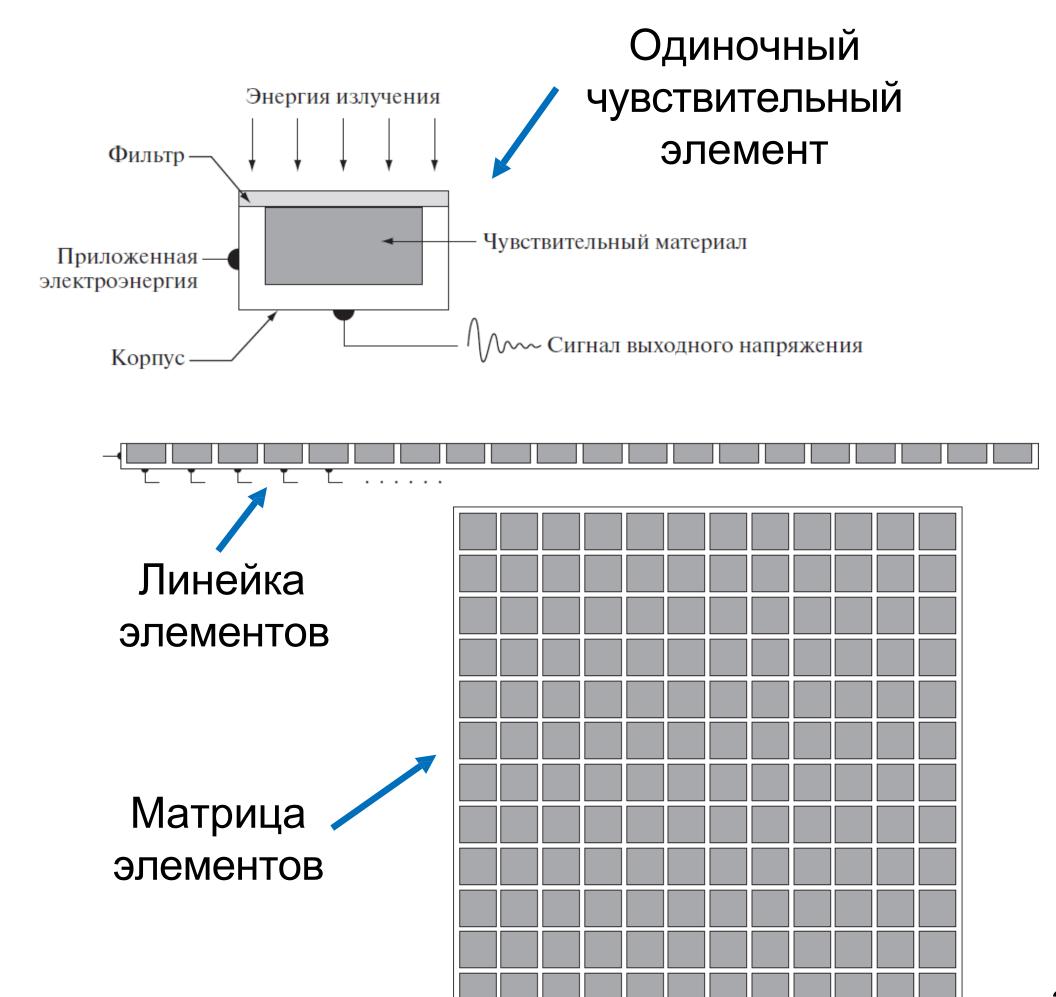
Цифровое изображение Считывание и регистрация

Изображение:

 2-мерное отображение наблюдаемой сцены, возникающее как результат регистрации лучистой энергии, исходящей из наблюдаемой сцены, с помощью сенсора

Сигнал возникает:

- В результате взаимодействия источника освещения и элементов сцены
- В условиях эффектов отражения и поглощения энергии этого источника



Цифровое изображение

Регистрация с помощью одиночного сенсора

Пример:

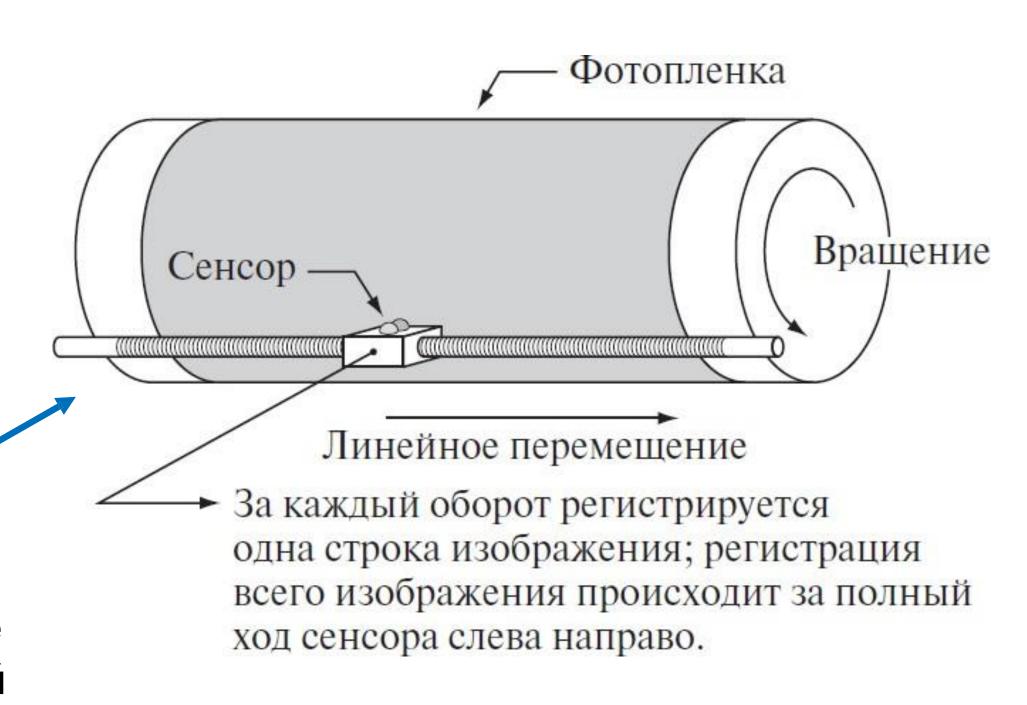
• Фотодиод ($U_{вых}$ ~ освещенности)

Получение 2-мерного изображения:

• Перемещение сенсора в 2-х взаимно перпендикулярных направлениях относительно регистрируемой области

Конструкция прецизионного сканера:

- Пленочный негатив на барабане, вращение которого обеспечивает перемещение по 1-й оси
- Сенсор на ходовом винте ⇔ линейная подача в перпендикулярном направлении



Цифровое изображение

Регистрация с помощью линейки сенсоров

Конструкция планшетных сканеров:

 Перемещение линейки в перпендикулярном направлении ⇔ получение всех строк изображения

Кольцеобразные наборы сенсоров:

 Получение изображений поперечного сечения 3-мерных объектов

Выходные сигналы сенсоров подлежат обработке с помощью алгоритмов реконструкции

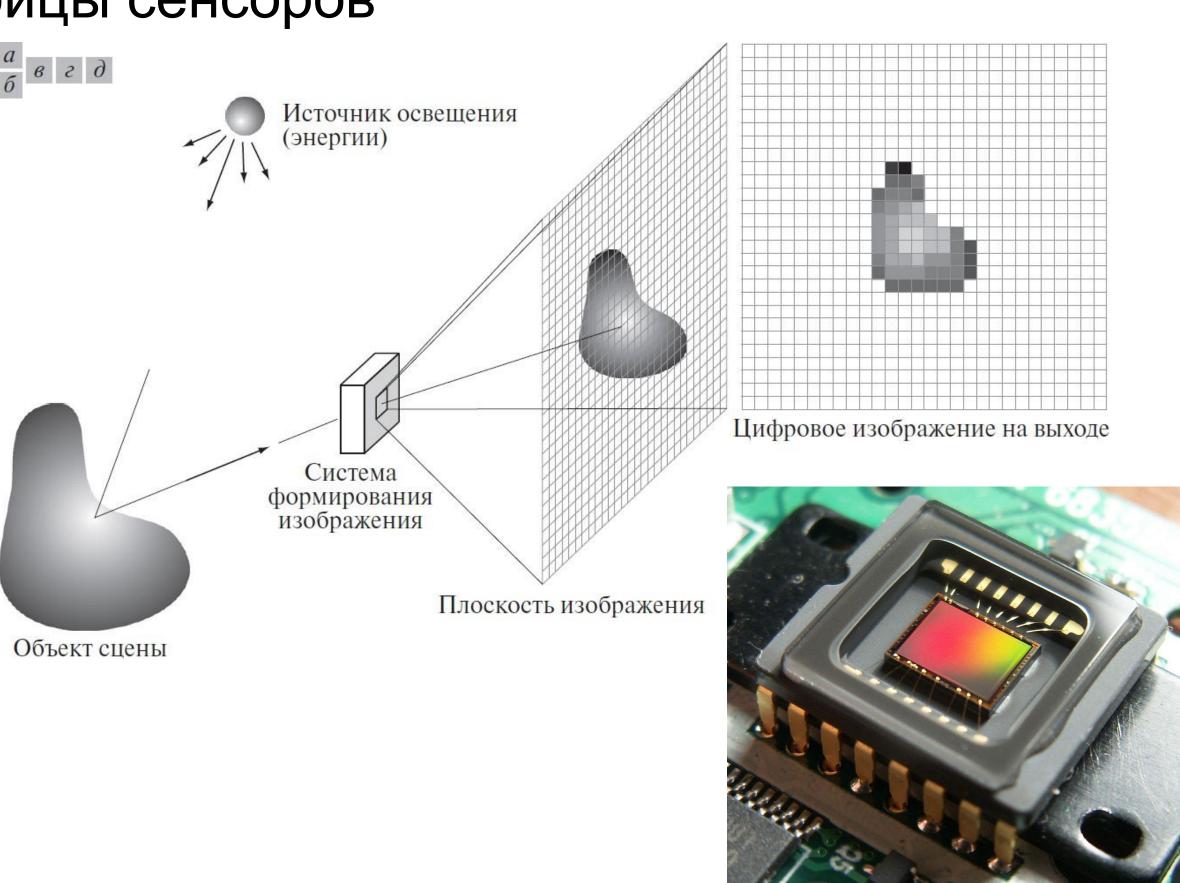


Цифровое изображение

Регистрация с помощью матрицы сенсоров

Пример:

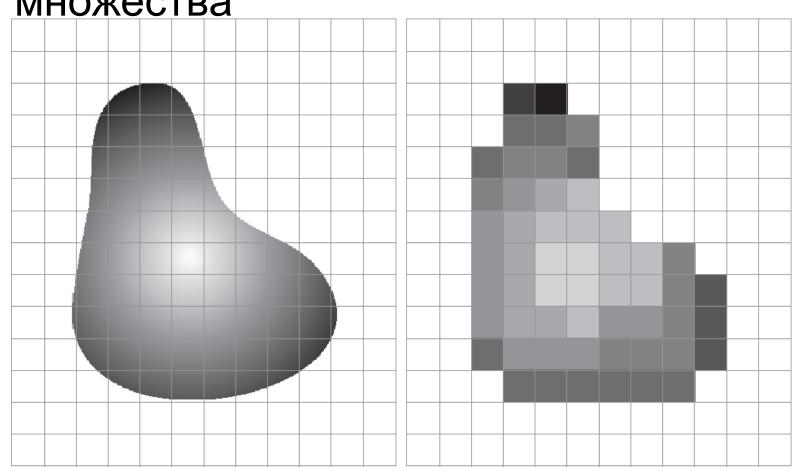
- Цифровые камеры, типичный чувствительный элемент – матрица на основе ПЗС
- Отклик каждого сенсора пропорционален интегралу световой энергии, попадающей на его поверхность за время экспозиции
- > время экспозиции => низкий уровень шума



Дискретизация и квантование

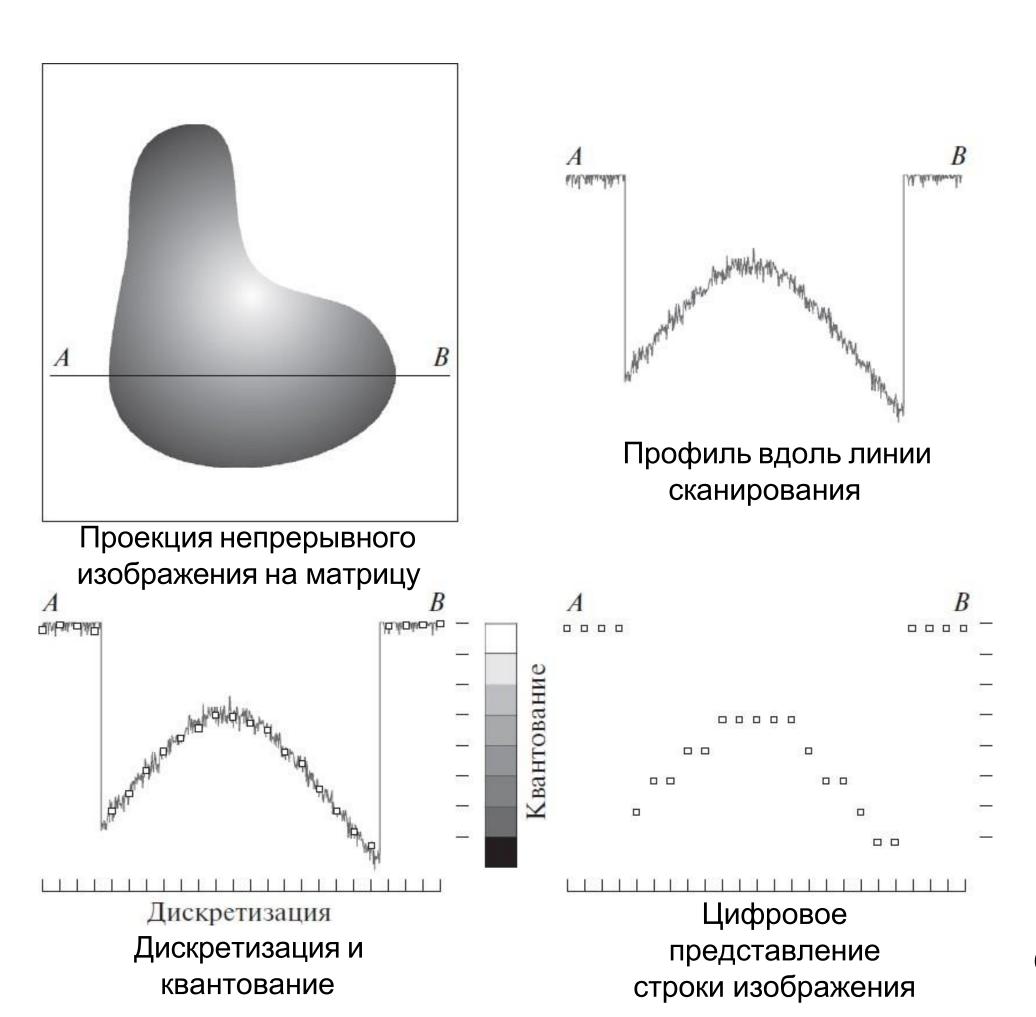
Основные понятия

- Дискретизация представление координат в виде конечного множества отсчетов
- Квантование представление амплитуды значениями из конечного множества



Проекция непрерывного изображения на матрицу

Результат дискретизации и квантования



Дискретизация и квантование Представление изображения

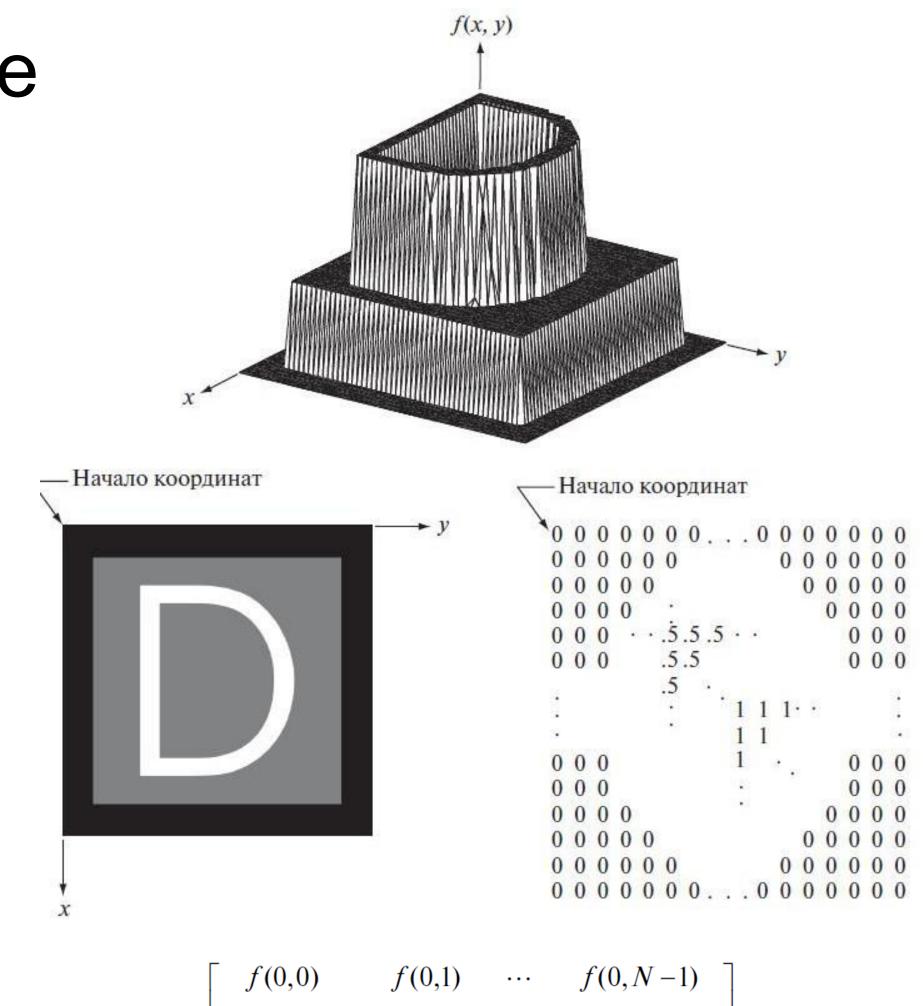
Способы представления:

- Работа с множествами полутонов (x, y, z)
- Графическое представление f(x, y)
- Численное представление матрицы f(x, y)

Работа с матрицей f(x, y):

- Вычисления / алгоритмы отображение шкалы яркостей L на интервал [0, 1]
- Хранение и визуализация обратное масштабирование на интервал целых значений [0, L-1]

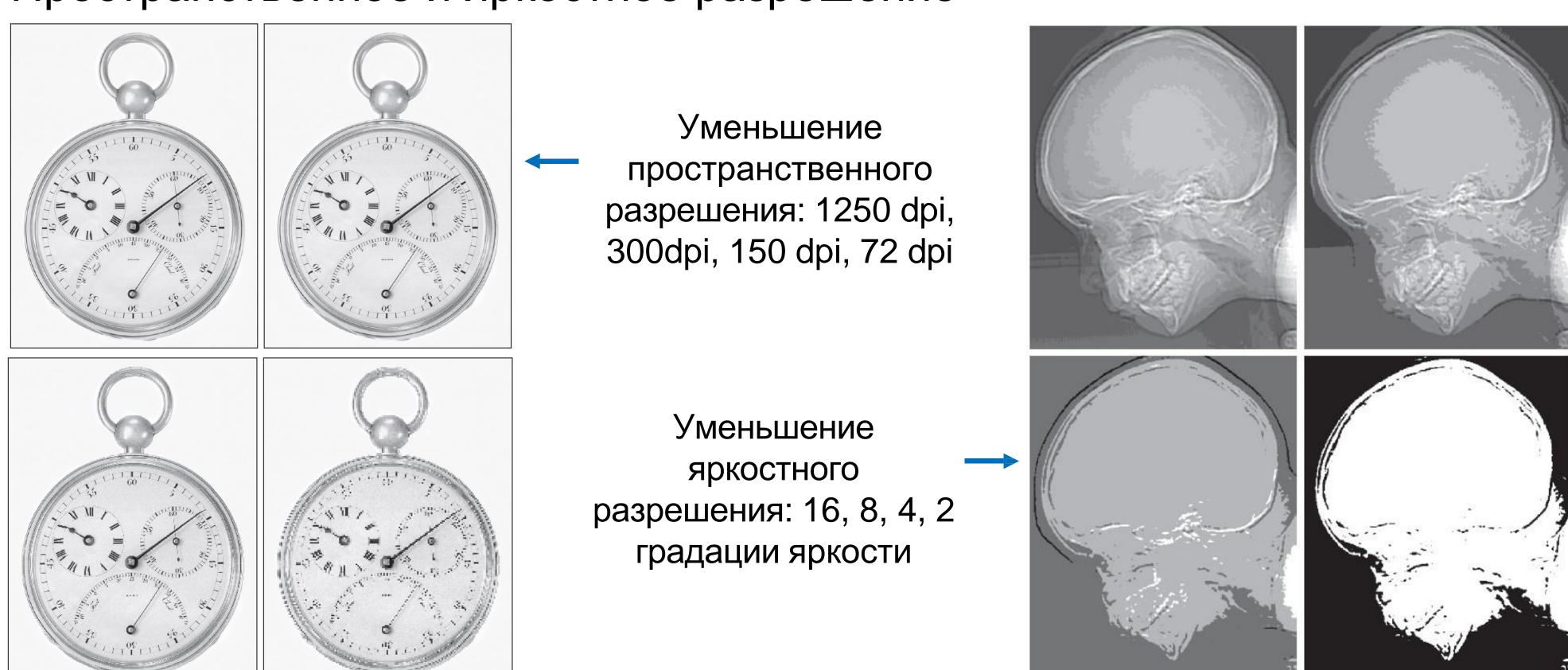
Контраст – разность между максимальным и минимальным уровнями яркости изображения



$$f(x,y) = \begin{bmatrix} f(0,0) & f(0,1) & \cdots & f(0,N-1) \\ f(1,0) & f(1,1) & \cdots & f(1,N-1) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ f(M-1,0) & f(M-1,1) & \cdots & f(M-1,N-1) \end{bmatrix}.$$

Дискретизация и квантование

Пространственное и яркостное разрешение



Дискретизация и квантование

Интерполяция цифрового изображения

Интерполяция:

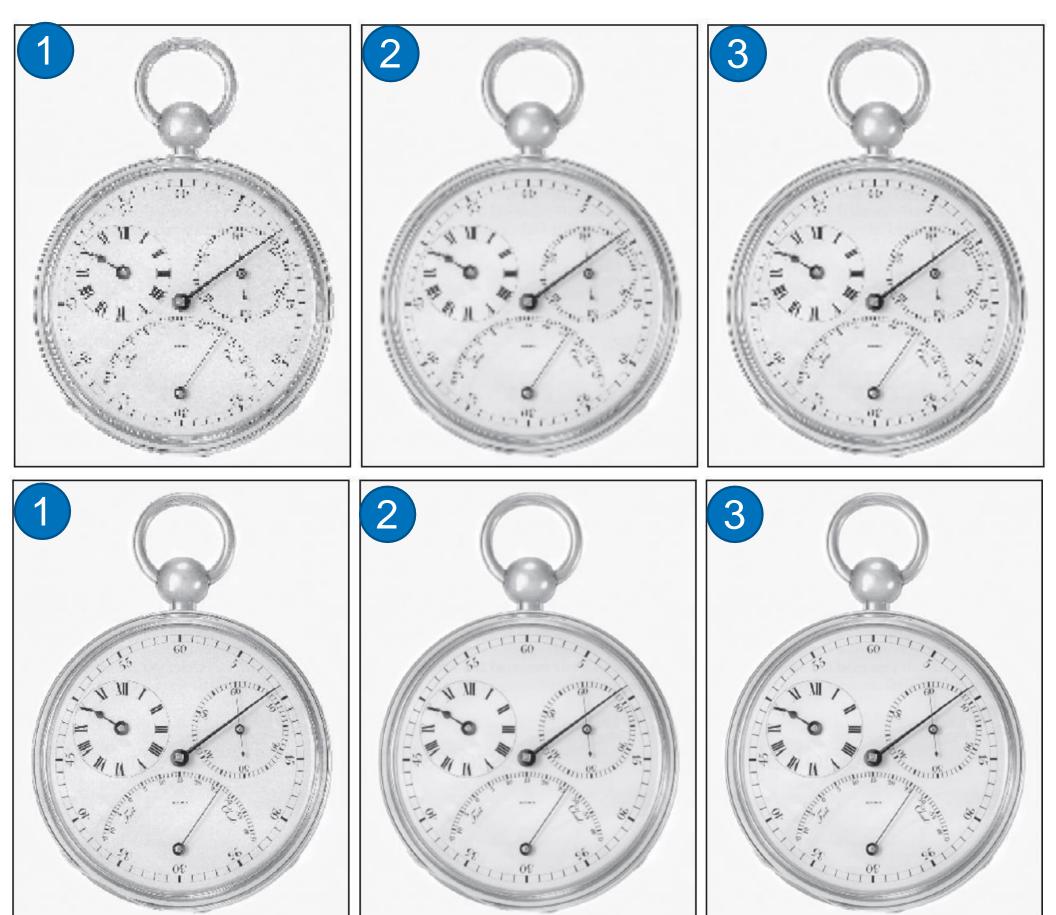
• Процесс, при котором имеющиеся данные используются для оценки значений в неизвестных точках

Виды интерполяции

1 По ближайшему соседу

2 Билинейная v(x,y) = ax + by + cxy + d,

 $\sqrt[3]{}$ Бикубическая $v(x,y) = \sum_{i=0}^{3} \sum_{j=0}^{3} a_{ij} x^i y^j$,



Отношения между пикселями

Соседи, смежность, связность, область и границы

Соседи (x+1,y),(x-1,y),(x,y+1),(x,y-1).

Смежность – для бинарного

единичной яркостью

изображения – соседние пиксели с

Граница области – замкнутый контур –

или более соседей принадлежат фону

множество точек области, у которых один

- N₄(p) 4 соседа по вертикали и горизонтали
- $N_D(p)$ 4 соседа по диагонали (x+1,y+1),(x+1,y-1),(x-1,y+1),(x-1,y-1)

Конфигурация пикселей

0 1 1 0

0 0 1

$$\left\{
 \begin{array}{c}
 1 & 1 & 1 \\
 1 & 0 & 1 \\
 0 & 1 & 1 \\
 0 & 1 & 1 \\
 0 & 1 & 1 \\
 0 & 1 & 1 \\
 0 & 1 & 1 \\
 0 & 1 & 1 \\
 0 & 1 & 1 \\
 0 & 1 & 1 \\
 0 & 1 & 1 \\
 0 & 1 & 1 \\
 0 & 1 & 1 \\
 0 & 1 & 1 \\
 0 & 1 & 1 \\
 1 & 1 & 1 \\
 1 & 1 & 1
 \end{array} \right\} R_{i}$$

Две области, являющиеся 8-смежными Элементы 8-смежные между собой

Элемент в кружке – часть границы

Отношения mсмежности

Внешняя граница области образует замкнутый путь

Отношения между пикселями

Меры расстояния

Функция расстояния (метрика):

- а) $D(p, q) \ge 0$, причем D(p, q) = 0 тогда и только тогда, когда p = q,
- б) D(p, q) = D(q, p),
- B) $D(p, z) \le D(p, q) + D(q, z)$.

Евклидово расстояние (метрика L2): $D_e(p,q) = \left[(x-s)^2 + (y-t)^2 \right]^{\frac{1}{2}}$

Расстояние D₄ (метрика L1):

$$D_4(p,q) = |x-s| + |y-t|$$

Расстояние D₈:

$$D_8(p,q) = \max(|x-s|,|y-t|).$$

Поэлементные и матричные операции

Пример:

два изображения 2х2

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix} \mathbf{u} \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \end{bmatrix}.$$

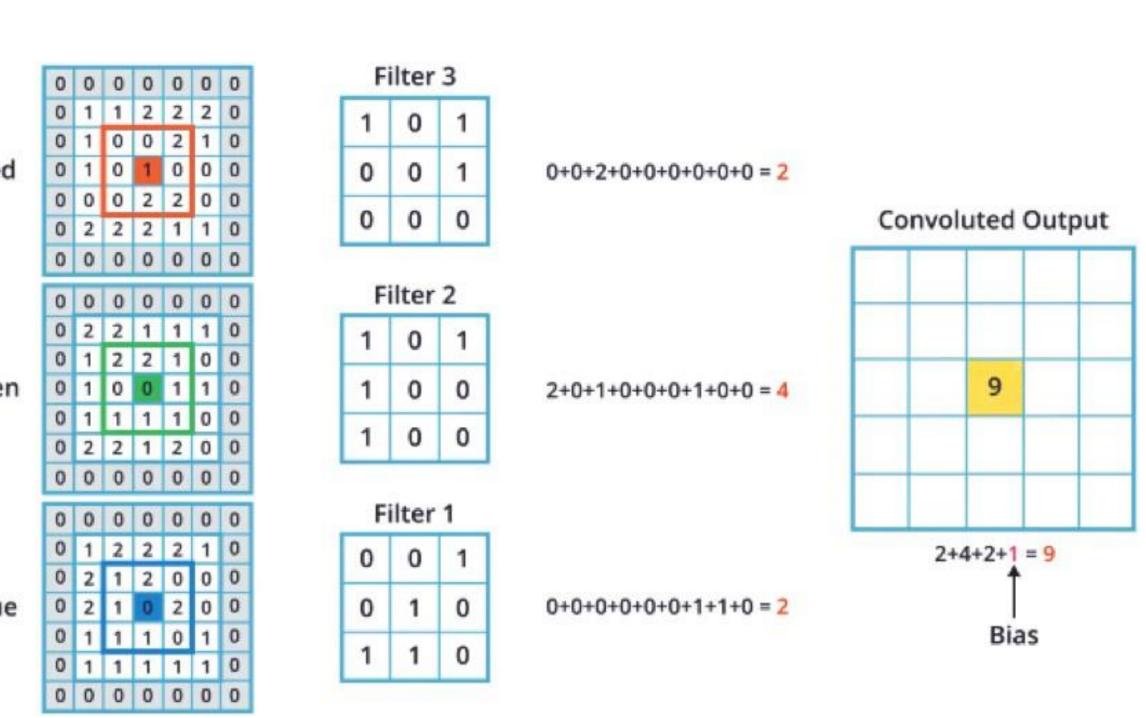
Поэлементное произведение

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{11}b_{11} & a_{12}b_{12} \\ a_{21}b_{21} & a_{22}b_{22} \end{bmatrix}.$$

Матричное произведение

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{11}b_{11} + a_{12}b_{21} & a_{11}b_{12} + a_{12}b_{22} \\ a_{21}b_{11} + a_{22}b_{21} & a_{21}b_{12} + a_{22}b_{22} \end{bmatrix}.$$

Использование матричных операций в свертке



Линейные и нелинейные преобразования

Оператор: H[f(x,y)] = g(x,y)

Критерий линейности: $H[a_i f_i(x,y) + a_j f_j(x,y)] = a_i H[f_i(x,y)] + a_j H[f_j(x,y)] = a_i g_i(x,y) + a_j g_j(x,y),$

Свойства:

- Аддитивность
- Однородность

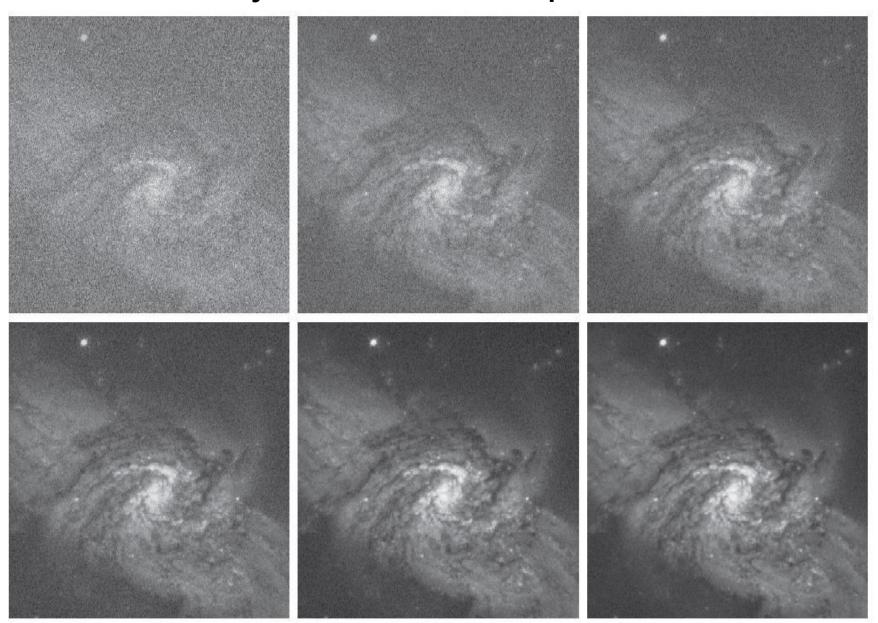
Пример нелинейного оператора max():

$$\max \left\{ (1) \begin{bmatrix} 0 & 2 \\ 2 & 3 \end{bmatrix} + (-1) \begin{bmatrix} 6 & 5 \\ 4 & 7 \end{bmatrix} \right\} = \max \left\{ \begin{bmatrix} -6 & -3 \\ -2 & -4 \end{bmatrix} \right\} = -2.$$

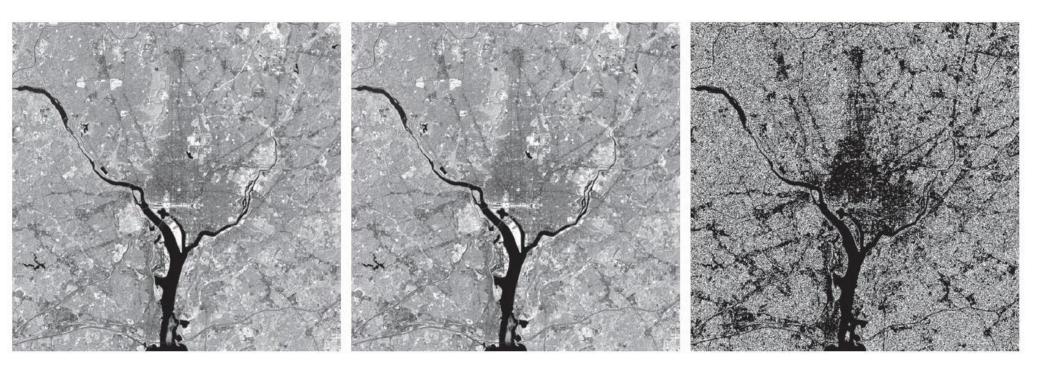
(1)
$$\max \left\{ \begin{bmatrix} 0 & 2 \\ 2 & 3 \end{bmatrix} \right\} + (-1) \max \left\{ \begin{bmatrix} 6 & 5 \\ 4 & 7 \end{bmatrix} \right\} = 3 + (-1)7 = -4$$
.

Арифметические операции

Результаты усреднения 5, 10, 20, 50 и 100 зашумленных изображений



Результат разности изображений 1 и 2



Применение маски путем перемножения



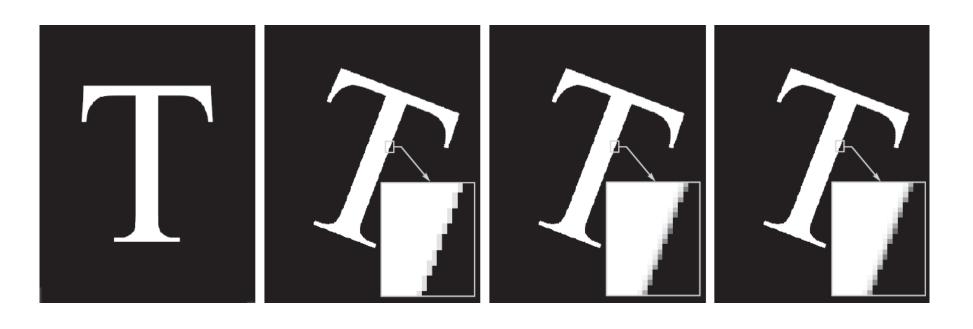
Математический аппарат Пространственные операции

Название преобразования	Аффинная матрица Т	Преобразование координат	Пример
Тождественное преобразование	$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$	x = v $y = w$	y x
Изменение масштаба	$\begin{bmatrix} c_x & 0 & 0 \\ 0 & c_y & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$	$x = c_x v$ $y = c_y w$	
Поворот	$\begin{bmatrix} \cos\theta & \sin\theta & 0 \\ -\sin\theta & \cos\theta & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$	$x = v\cos\theta - w\sin\theta$ $y = v\sin\theta + w\cos\theta$	
Параллельный перенос (сдвиг)	$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ t_x & t_y & 1 \end{bmatrix}$	$x = v + t_x$ $y = w + t_y$	
Вертикальный скос	$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ s_{\nu} & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$	$x = v + s_v w$ $y = w$	
Горизонтальный скос	$\begin{bmatrix} 1 & s_h & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$	$x = v$ $y = s_h v + w$	

Аффинное преобразование

$$[x \ y \ 1] = [v \ w \ 1] \mathbf{T} = [v \ w \ 1] \begin{bmatrix} t_{11} & t_{12} & 0 \\ t_{21} & t_{22} & 0 \\ t_{31} & t_{32} & 1 \end{bmatrix}.$$

Результат поворота на 21°: Разные виды интерполяции



Преобразования изображений

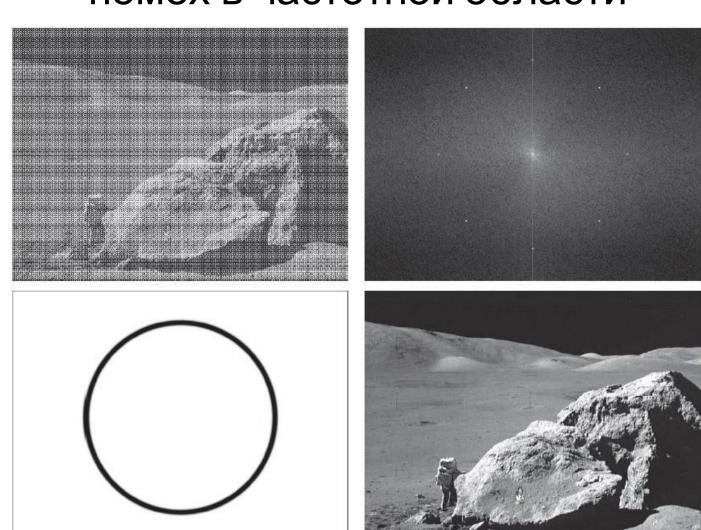
Общий подход к обработке в области линейных преобразований



Общий вид класса двумерных линейных преобразований:

$$T(u,v) = \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} f(x,y) r(x,y,u,v),$$

где f(x, y) – исходное изображение, r(x, y, u, v) – ядро прямого преобразования



Вероятностные методы

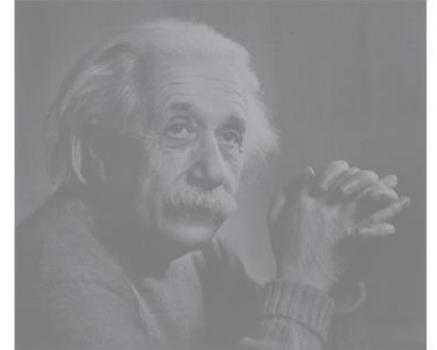
Вероятностные параметры:

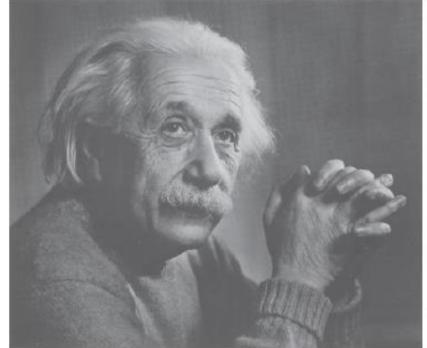
• Вероятность встретить уровень яркости z_k : $p(z_k) = \frac{n_k}{MN}$, $\sum_{k=0}^{L-1} p(z_k) = 1$.

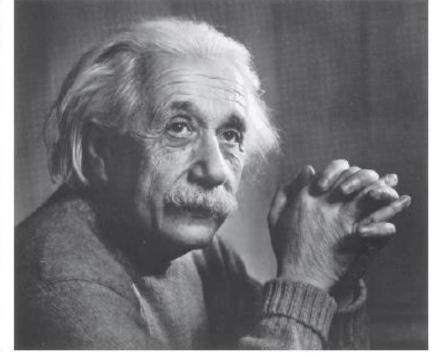
• Среднее значение яркости: $m = \sum_{k=0}^{L-1} z_k p(z_k)$.

• Дисперсия яркости: $\sigma^2 = \sum_{k=0}^{L-1} (z_k - m)^2 p(z_k).$

Изменение контраста изображения с ростом значения дисперсии яркости







Обработка в пространственной области Введение

Классы пространственной обработки:

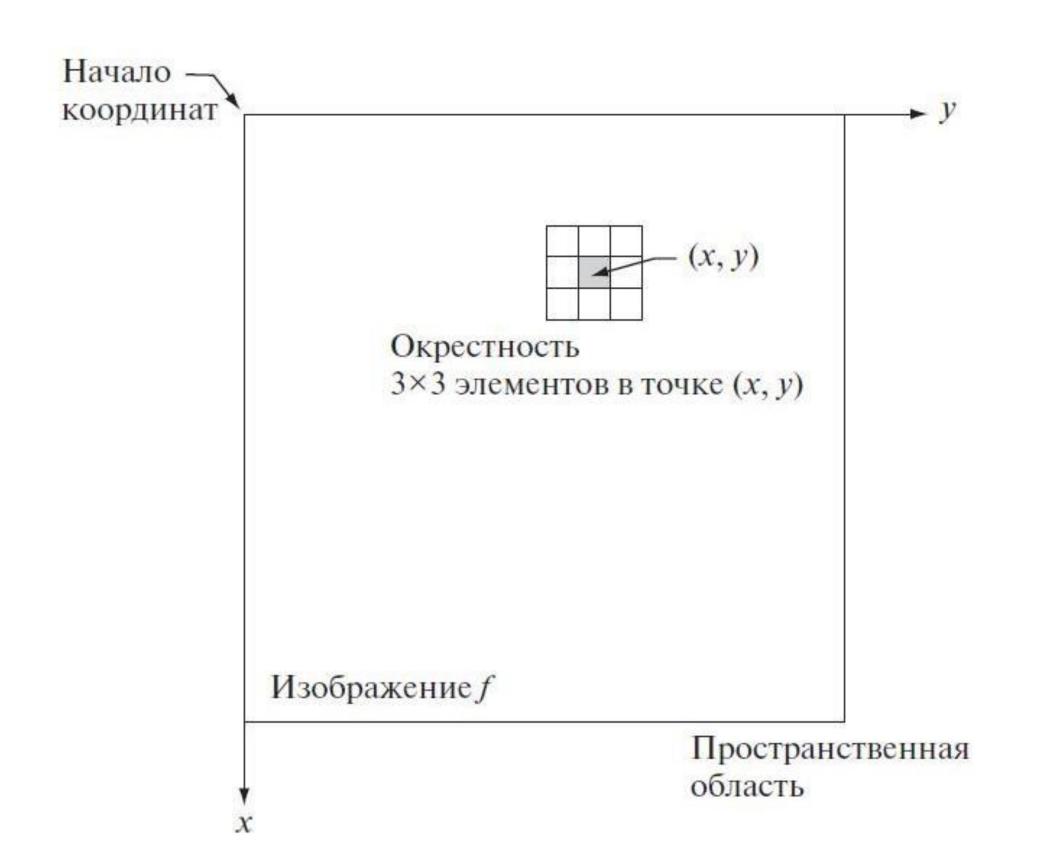
 Яркостные преобразования – оперируют отдельными пикселями с целью управления контрастом и пороговыми операциями над изображением Пространственная фильтрация – оперирует над окрестностью каждой точки изображения с целью повышения резкости и выделения границ

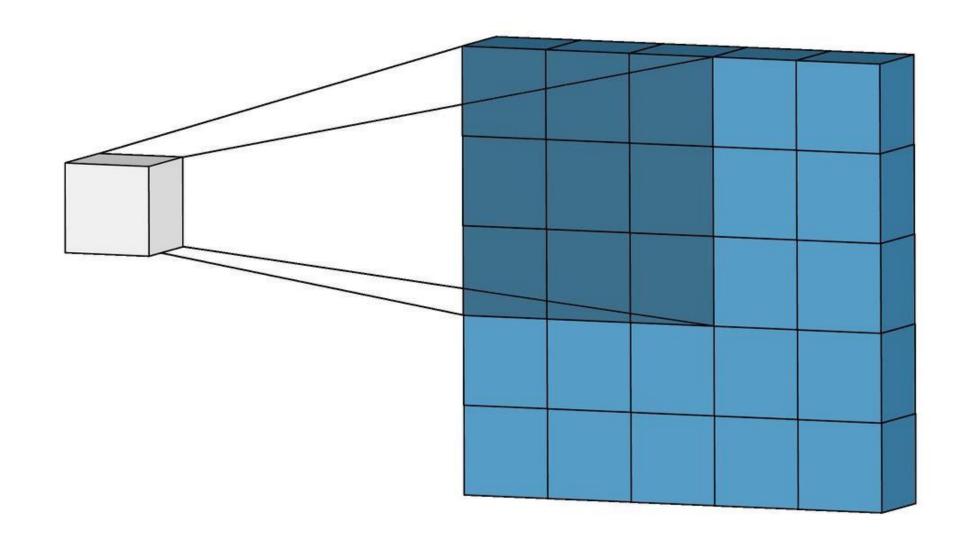


Основы пространственной фильтрации

Окрестность 3х3 вокруг точки (х,у) – ядро фильтра

Иллюстрация процесса свертки

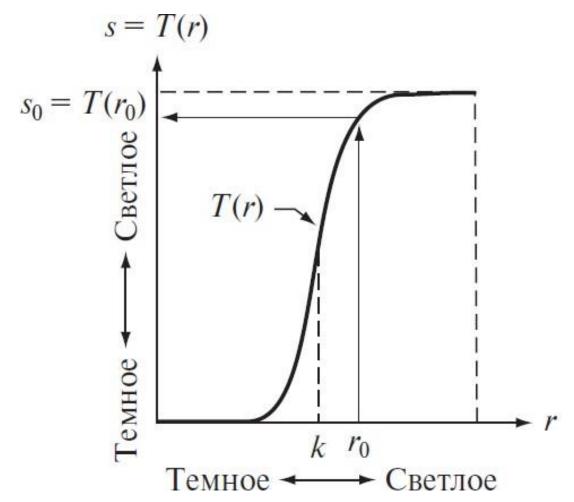




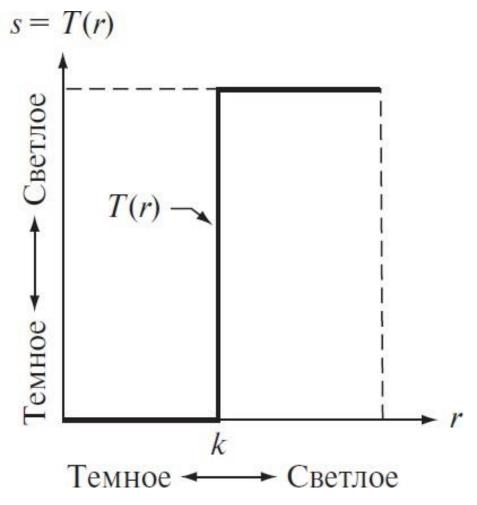
Предельный случай преобразования: g(x,y) = T[f(x,y)],

 Ядро преобразования 1х1 ⇔ оператор Т() реализует градационное (яркостное) преобразование

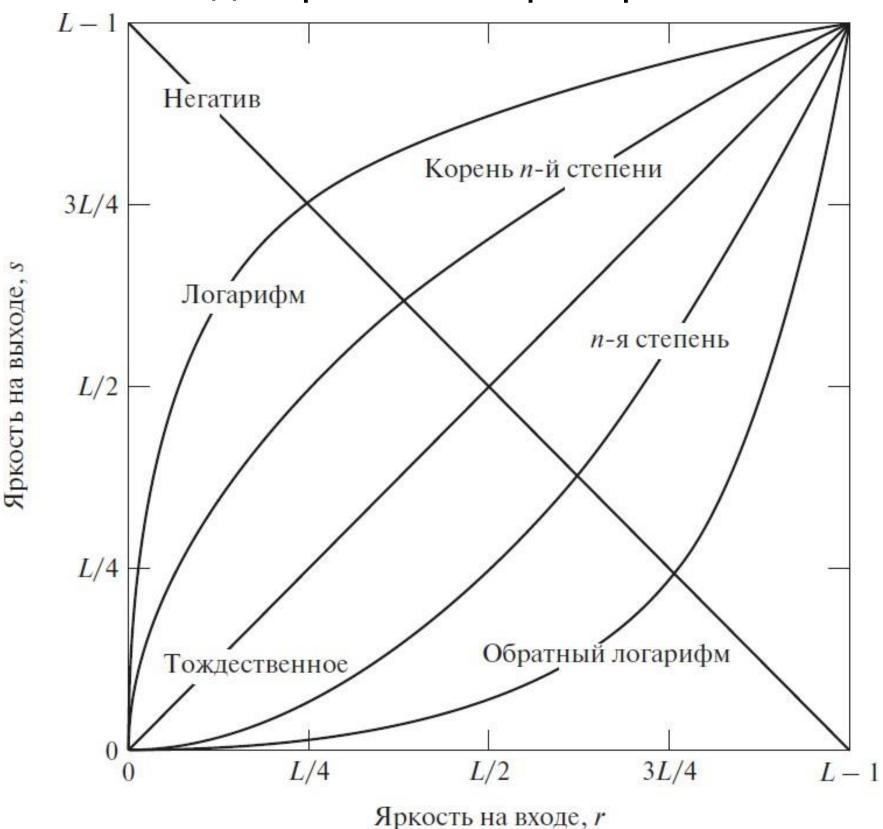
Повышение контраста



Бинаризация



Виды яркостного преобразования

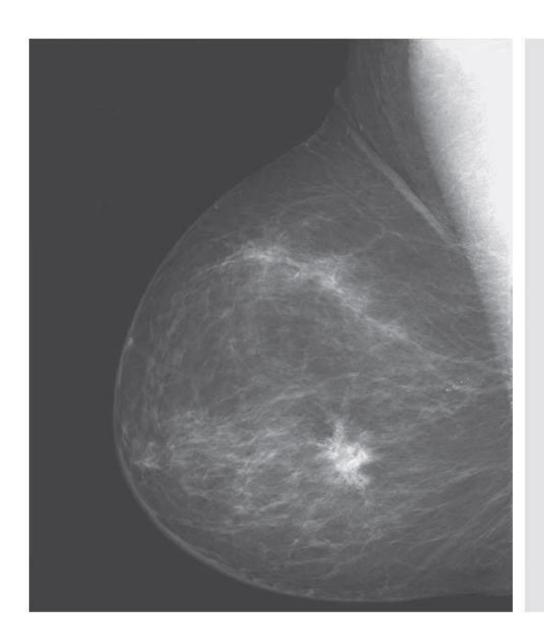


Преобразование в негатив

Пусть исходное изображение обладает диапазоном яркости [0, L – 1]

Преобразование изображения в негатив: s = L - 1 - r.

Исходный вид цифровой маммограммы



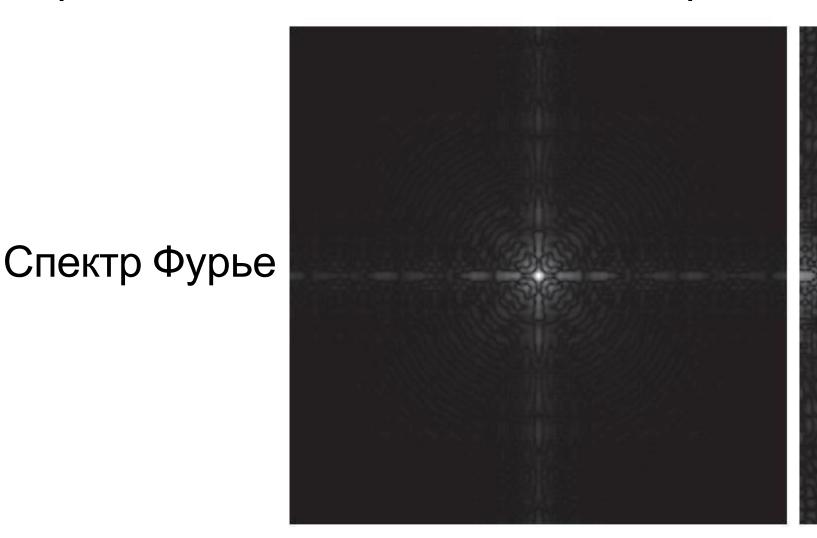


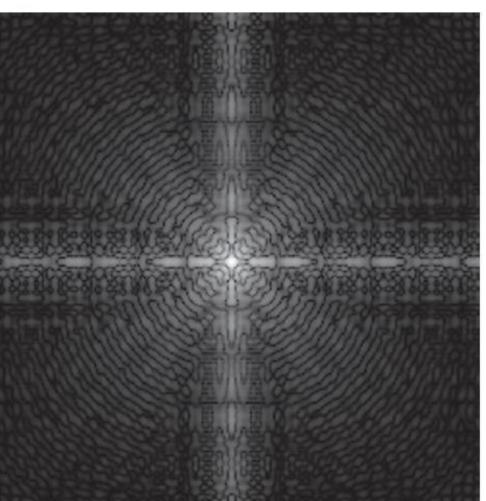
Негативное изображение маммограммы

Логарифмическое преобразование

Общий вид логарифмического преобразования: $s = c \lg(1 + r)$, c – константа, r >= 0

- отображает узкий диапазон малых значений яркостей в более широкий диапазон выходных значений
- Для растяжения диапазона темных пикселей с одновременных сжатием диапазона ярких





Результат применения логарифмического преобразования

Степенное преобразование

Общий вид степенного преобразования: $s = cr^{\gamma}$,

- с, ү положительные константы
- При малых ү отображает узкий диапазон малых входных значений в широкий диапазон выходных
- Для корректировки яркостного отображения объектов на устройствах с различных амплитудных характеристик

ЯМР-снимок позвоночника человека с переломом

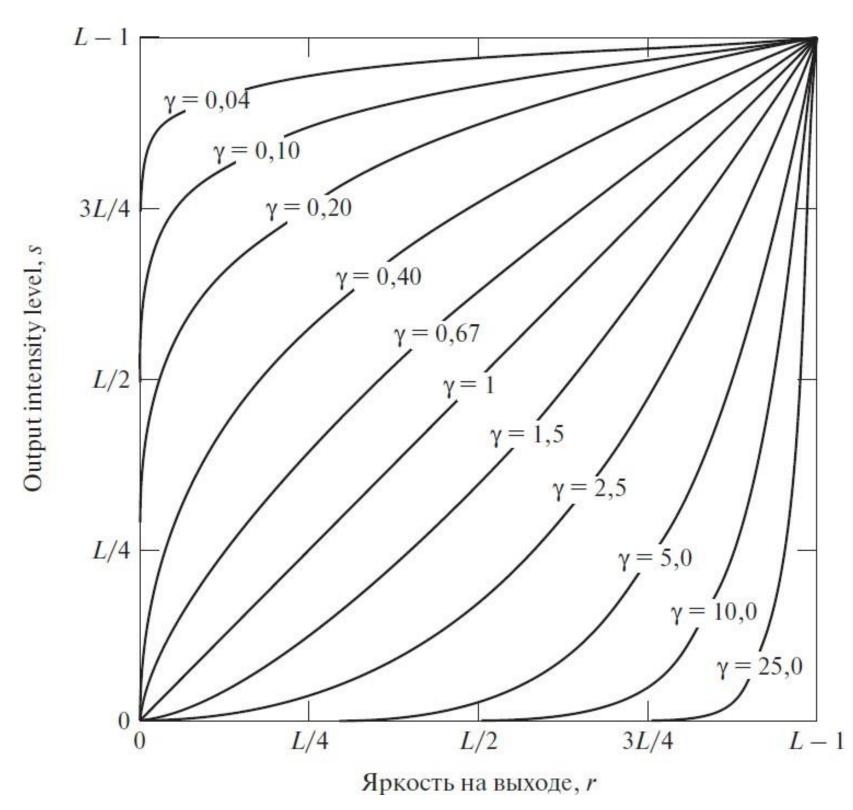




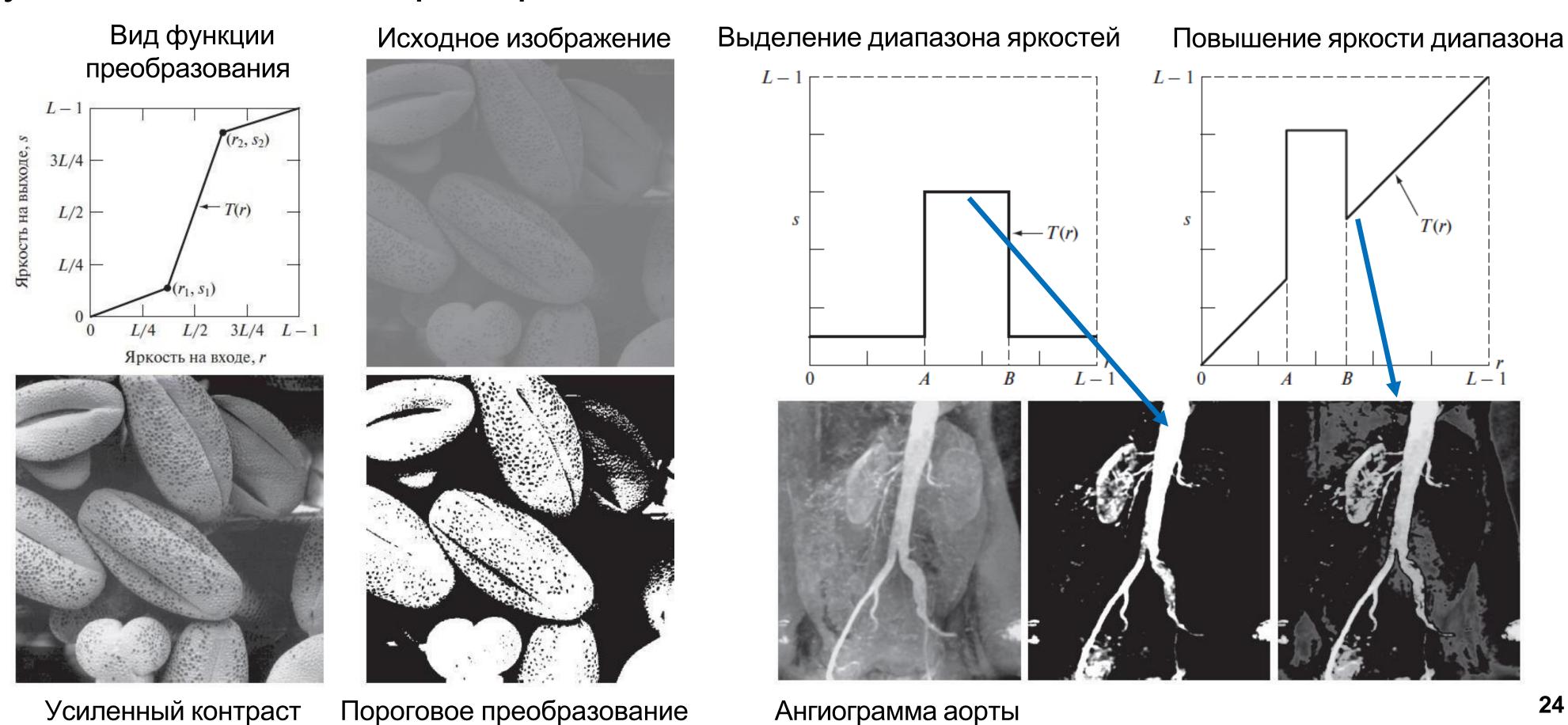




Семейство кривых гамма-коррекции



Кусочно-линейные преобразования

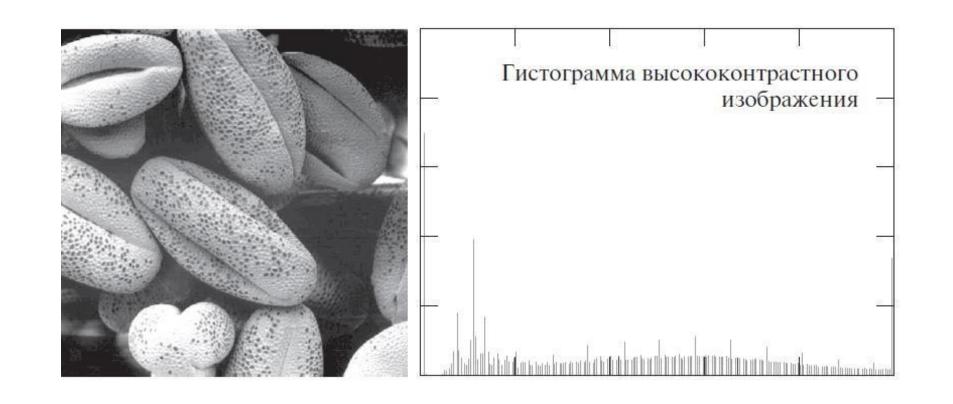


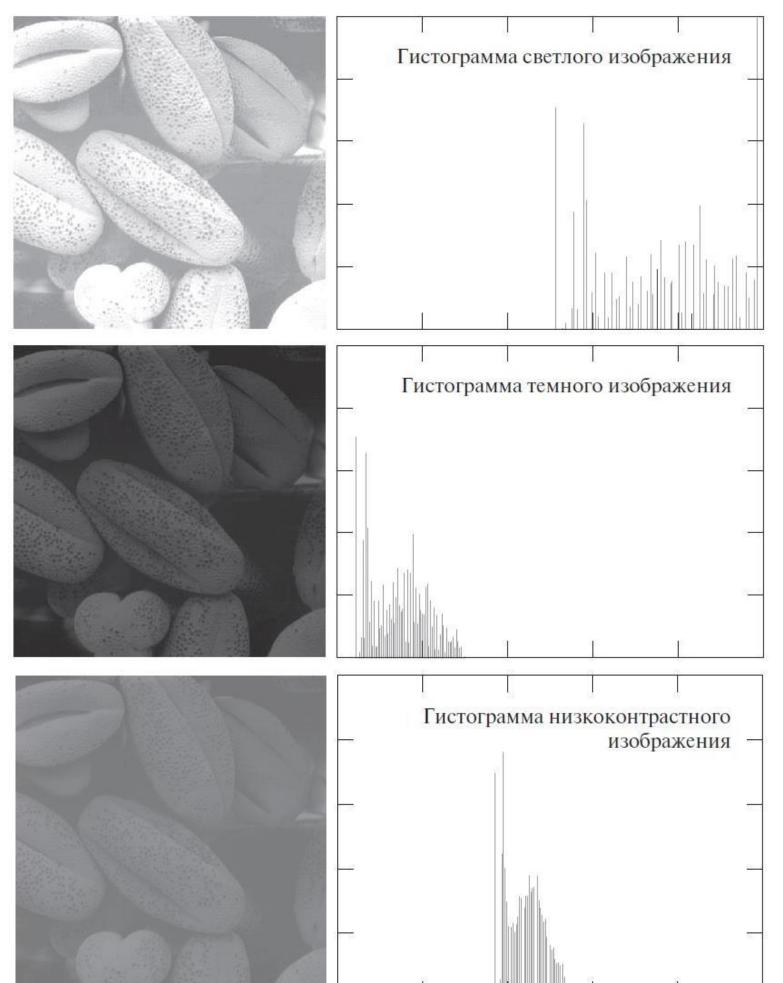
24

Преобразование гистограммы Введение

Гистограмма цифрового изображения с уровнями яркости [0, L – 1]:

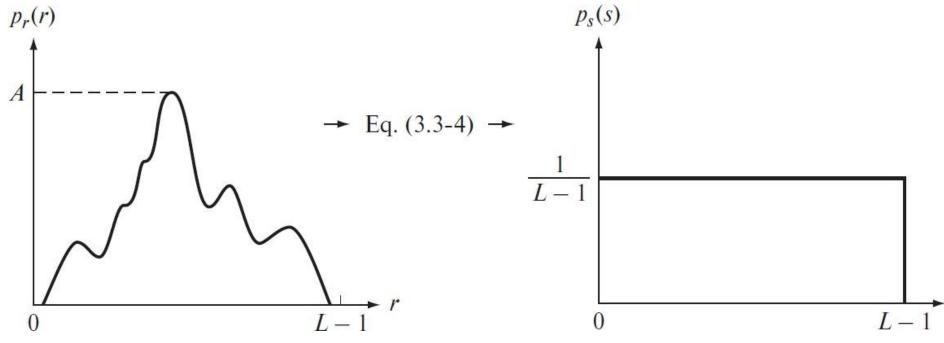
- Дискретная функция $h(r_k) = n_k$, где $r_k k$ -й уровень яркости, а n_k число пикселей на изображении с яркостью r_k .
- Принята нормировка гистограммы
- Описание вероятности появления пикселя со значением яркости r_k.



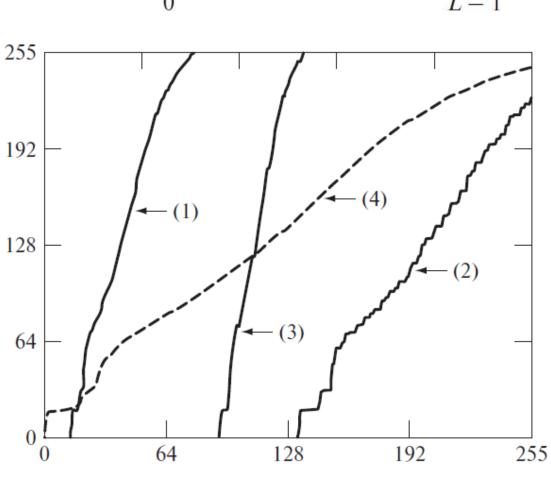


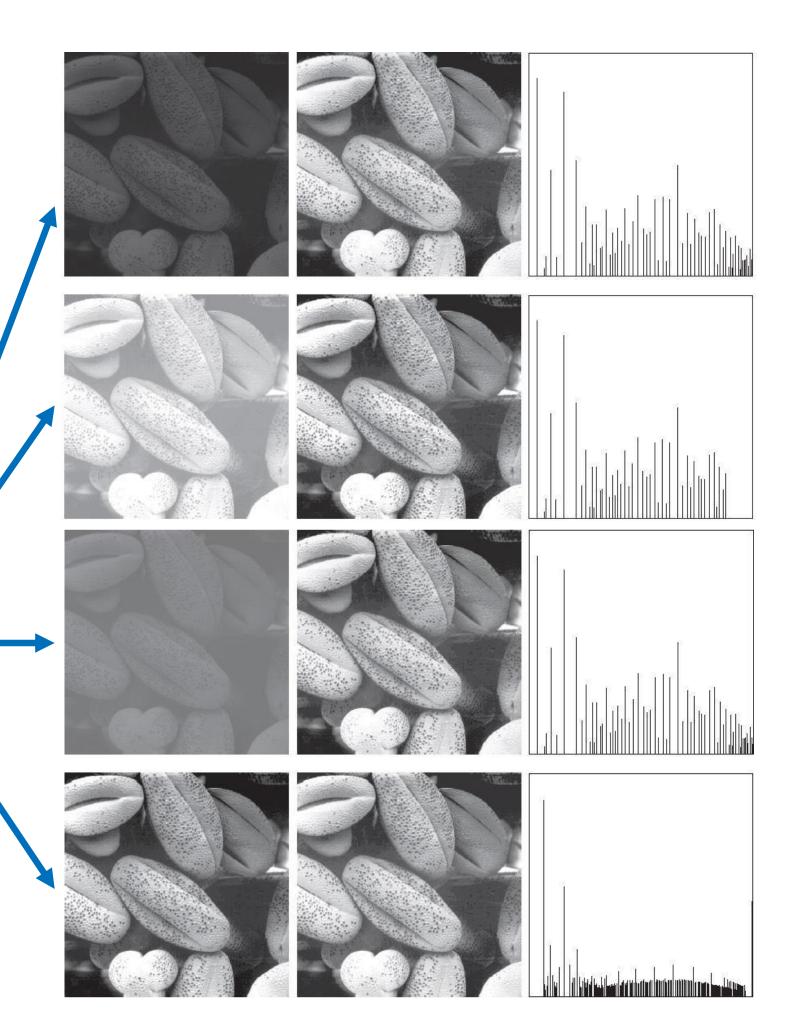
Эквализация гистограммы

Преобразование плотности распределения вероятностей значений яркостей пикселей с целью эквализации



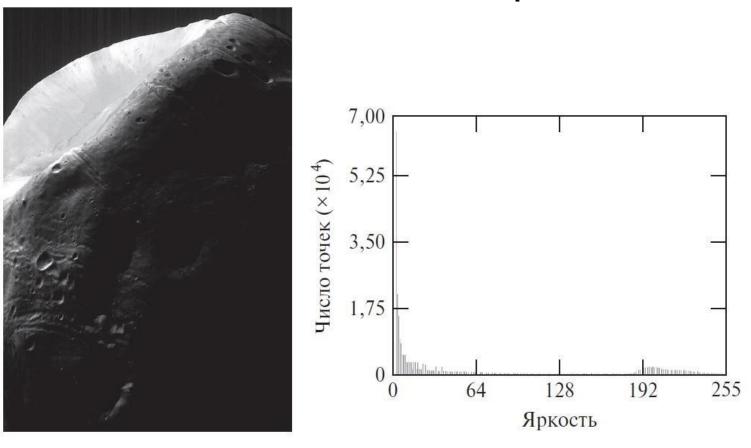
Функции преобразования для эквализации гистограмм каждого исходного изображения



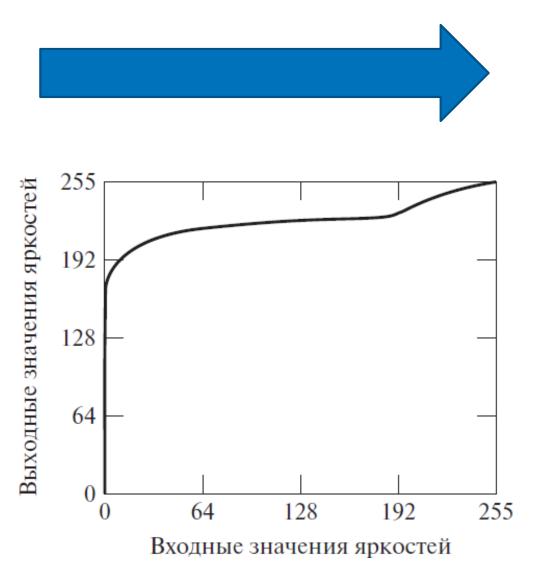


Приведение гистограммы

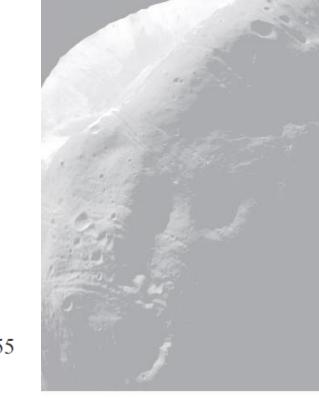
Модификация исходной гистограммы изображения для приведения к заданной форме: перенос темных пикселей в яркую область



Исходное изображение



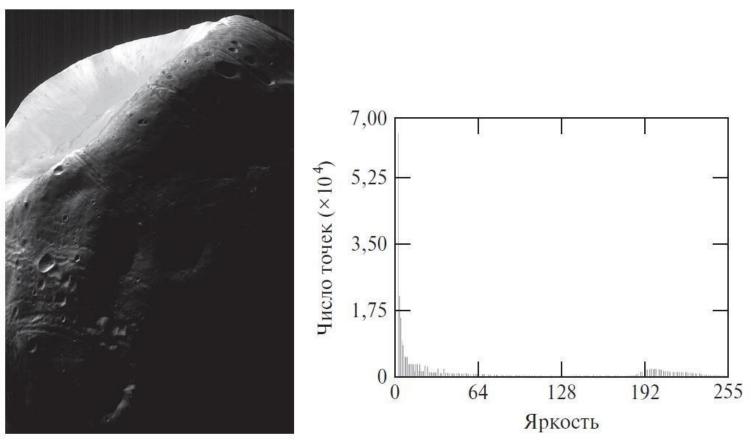
7,00 5,25 3,50 1,75 0 0 64 128 192 255 Яркость



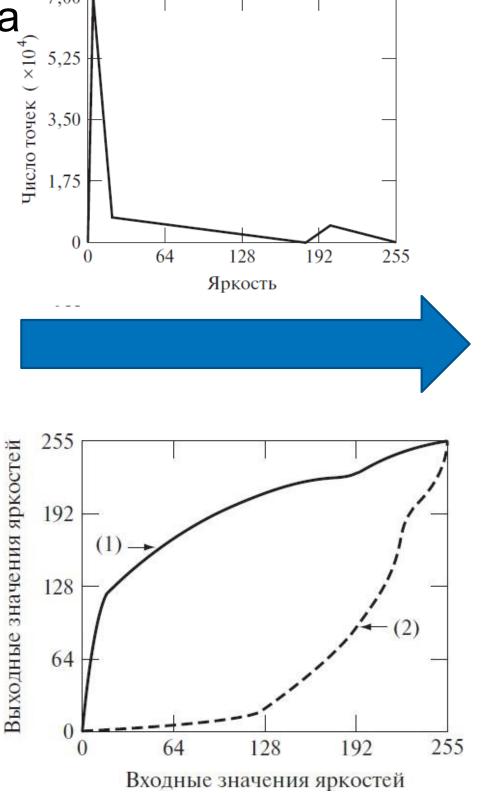
Полученное изображение

Локальная гистограммная обработка

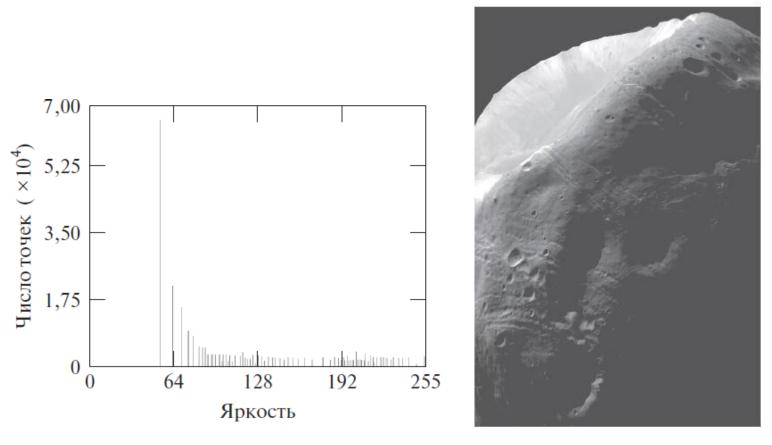
Требуемая форма гистограммы



Исходное изображение



Локальные преобразования яркости



Полученное изображение

Использование гистограммных статистик

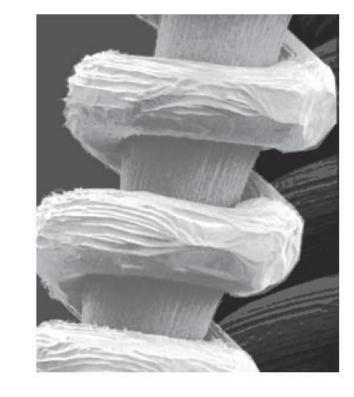
Статистики, получаемые из гистограммы:

- Центральный момент порядка n $\mu_n(r) = \sum_{i=0}^{L-1} (r_i m)^n \, p(r_i),$ Средний уровень яркости $m = \sum_{i=0}^{L-1} r_i \, p(r_i).$ пикселей
- пикселей
- Второй момент == дисперсия значений $\mu_2(r) = \sum_{i=1}^{L-1} (r_i m)^2 p(r_i)$. яркости

Непосредственная оценка по значениям отсчетов:

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

Исходное изображение



Преобразование на основе статистик гистограммы



Глобальная эквализация гистограммы



Резюме

- Обзор методов получения изображений
- Рассмотрение процесса дискретизации и квантования изображений
- Определение фундаментальных отношений между пикселями
- Рассмотрение математического аппарата
- Обзор примеров применения математического аппарата к обработке изображение
- Рассмотрение основ пространственных преобразований
- Определены яркостные преобразования
- Обзор методов видоизменения гистограммы

Использованные материалы

- <u>Курс МФТИ по компьютерному зрению</u>, автор Колокольников Г.А.
- Гонсалес Р., Вудс Р. Цифровая обработка изображений. М.: Техносфера, 2012. 1104 с. ISBN 978-5- 94836-331-8.2.
- Курс лекций cs231n «Convolutional Neural Networks for Visual Recognition» (http://cs231n.stanford.edu).