

# Яркостные преобразования

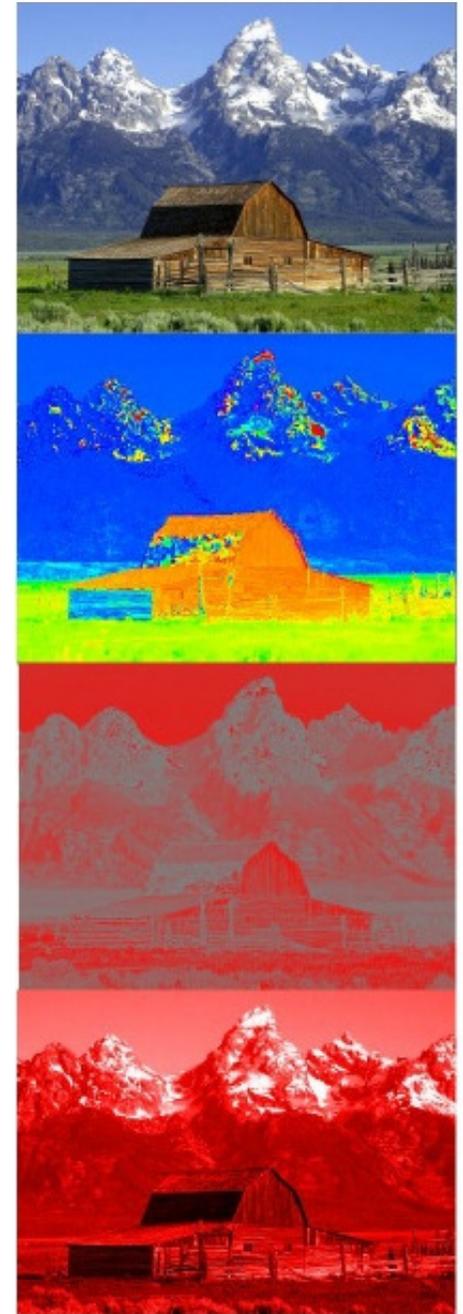
## Лекция 2

# Изображения

- Бинарные
- Полутоновые
- Многоканальные

# Обработка цветных изображений

- По каналам RGB
- По HSL



# Подходы к обработке цветных изображений

- Покомпонентная обработка
- Векторная обработка

$$\mathbf{c} = \begin{bmatrix} c_R \\ c_G \\ c_B \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} R \\ G \\ B \end{bmatrix}$$

# Преобразование цветного к полутоновому

$$\text{Gray} = 0.3 * R + 0.59 * G + 0.11 * B;$$

$$\text{Gray} = (R + G + B) / 3,$$

# Яркостные преобразования

$$I'(x, y) = f(I(x, y))$$

$$f(I) = aI + b$$

# LUT (Look-Up-Table)

$$I'(x, y) = f(I(x, y))$$

$$\text{Im}[i, j] = \text{LUT}[\text{Im}[i, j]]$$

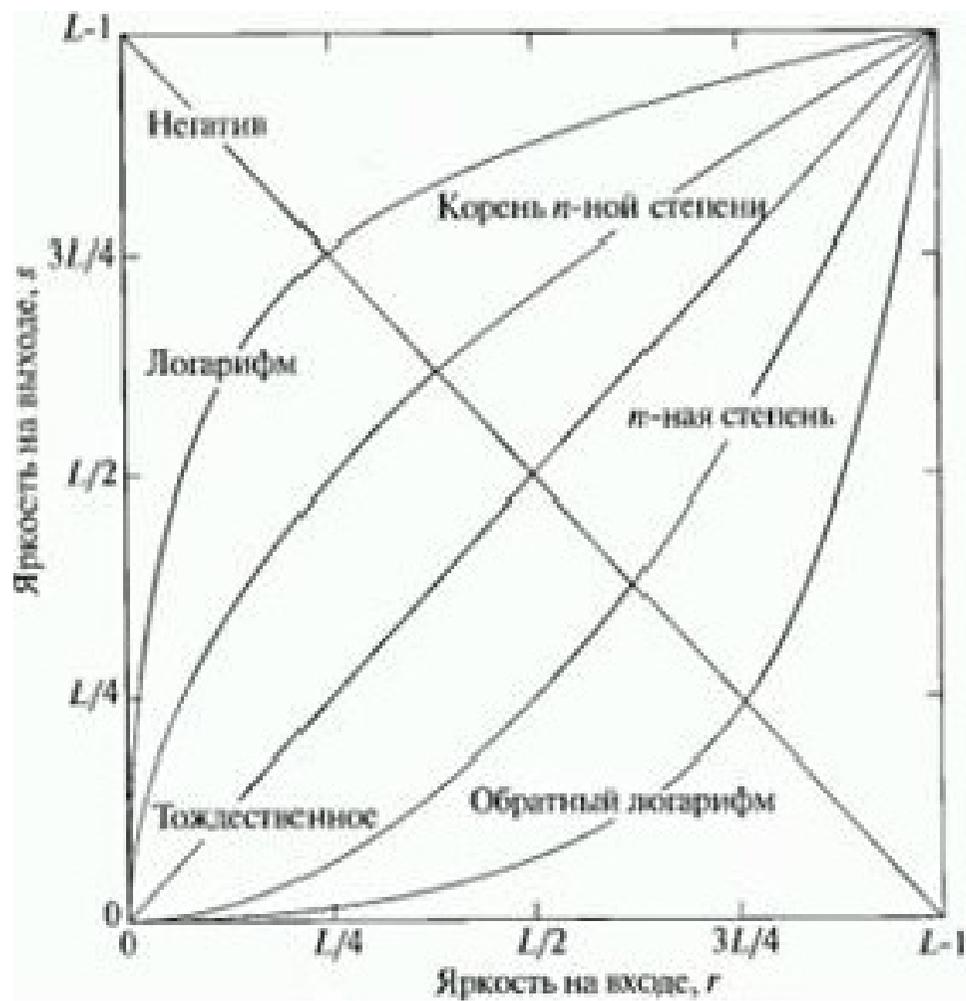
# LUT: Osiris и Impulz, представленные компанией «VisionColor»



# Задание LUT

- таблица отображения;
- математическая функция;
- адаптивное задание по гистограмме.

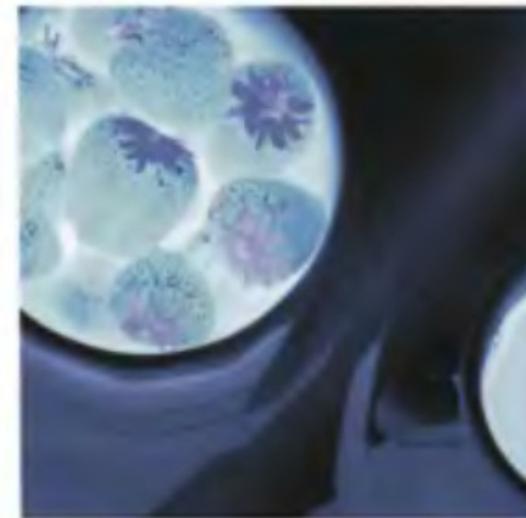
# Основные яркостные преобразования



# Цветовое дополнение

- Аналогично негативу для полутонного изображения
- Полезно для выявления деталей внутри темных областей

$$\text{neg} = \text{Max} - \text{pos}$$



# Демонстрация гамма-коррекции изображения

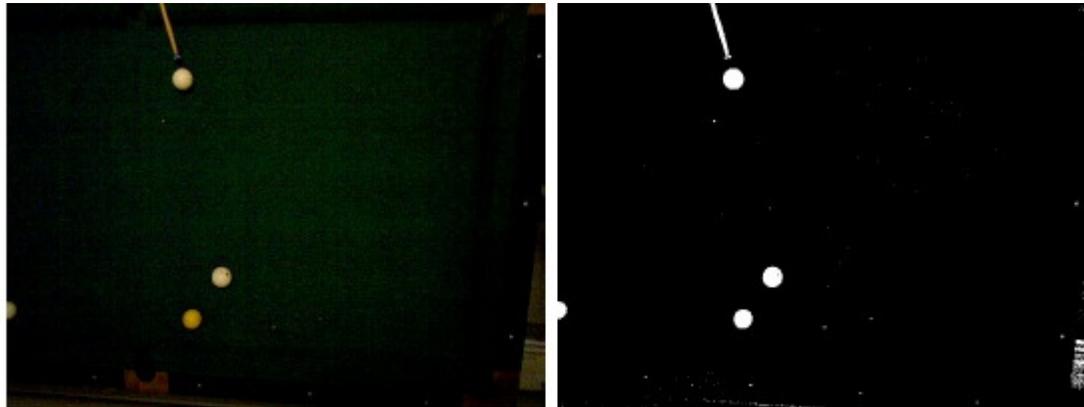
$$y = c \cdot x^\gamma$$



# Типовые операции:

- бинаризация изображения по одному или двум порогам;
- сегментация изображения на несколько яркостных диапазонов;
- вырезание определенных диапазонов яркости;
- вырезание битовых плоскостей.

# Пороговое преобразование



$f(v)=1$ , если  $v>t$                        $t$  – порог

$f(v)=0$ , иначе

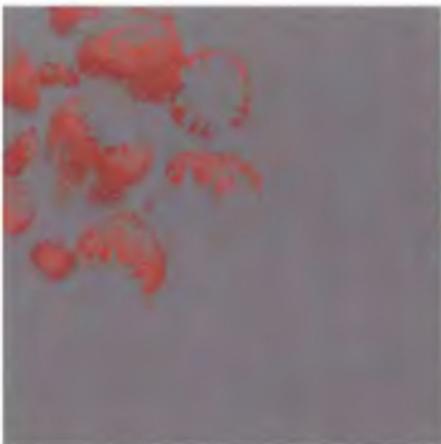
# Пороговая бинаризация полутоновых изображений

- Верхняя пороговая бинаризация
- Нижняя пороговая бинаризация
- Пороговая бинаризация по диапазону

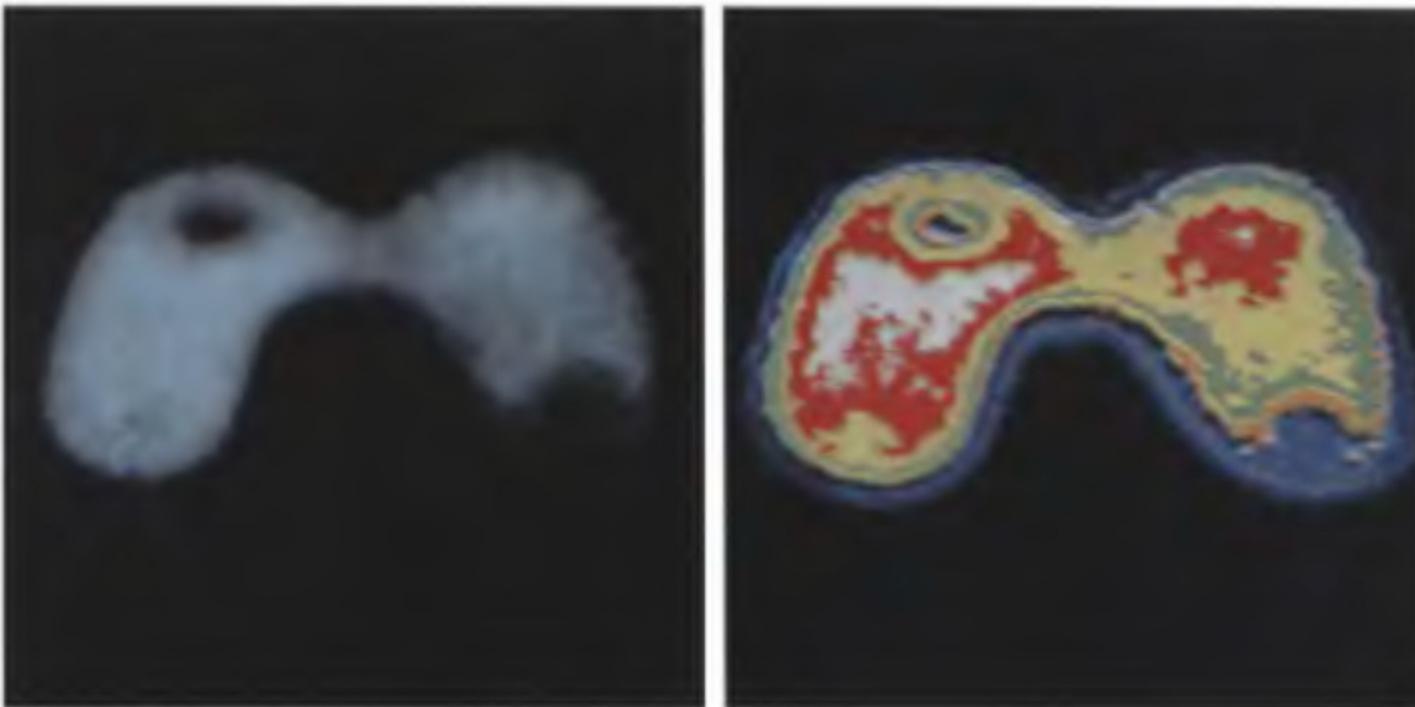
## Вырезание цветового диапазона

$$s_i = \begin{cases} 0,5, & \text{если } \left[ |r_j - a_j| > \frac{W}{2} \right] \text{ для любого } 1 \leq j \leq n; \quad i = 1, 2 \dots n \\ r_j, & \text{в остальных случаях} \end{cases}$$

$$s_i = \begin{cases} 0,5, & \text{если } \sum_{j=1}^n (r_j - a_j)^2 > R_0^2; \quad i = 1, 2 \dots n \\ r_j, & \text{в остальных случаях;} \end{cases}$$



# Квантование по яркости



# Цветовая коррекция изображений

- Изменение цветового баланса
  - Компенсация:
    - Неверного цветовосприятия камеры
    - Цветного освещения



# Коррекция с опорным цветом

- Предположение
  - Пользователь указывает цвет вручную;
- Источник:
  - Априорные знания – «облака – белые»
  - Хорошая фотография этой же сцены
- Метод
  - Преобразовать по каждому из каналов цвета по формуле:

$$R * \frac{R_{dst}}{R_{src}}; \quad G * \frac{G_{dst}}{G_{src}}; \quad B * \frac{B_{dst}}{B_{src}};$$

# Коррекция с опорным цветом

- Примеры:



Демяненко Я.М., ЮФУ, 2020

## «Серый мир»

- Предположение:
  - Сумма всех цветов на изображении естественной сцены дает серый цвет;
- Метод:
  - Посчитать средние яркости по всем каналам:

$$\bar{R} = \frac{1}{N} \sum R(x, y); \quad \bar{G} = \frac{1}{N} \sum G(x, y); \quad \bar{B} = \frac{1}{N} \sum B(x, y); \quad Avg = \frac{\bar{R} + \bar{G} + \bar{B}}{3};$$

- Масштабировать яркости пикселей по следующим коэффициентам:

$$R' = R \cdot \frac{Avg}{\bar{R}}; \quad G' = G \cdot \frac{Avg}{\bar{G}}; \quad B' = B \cdot \frac{Avg}{\bar{B}};$$

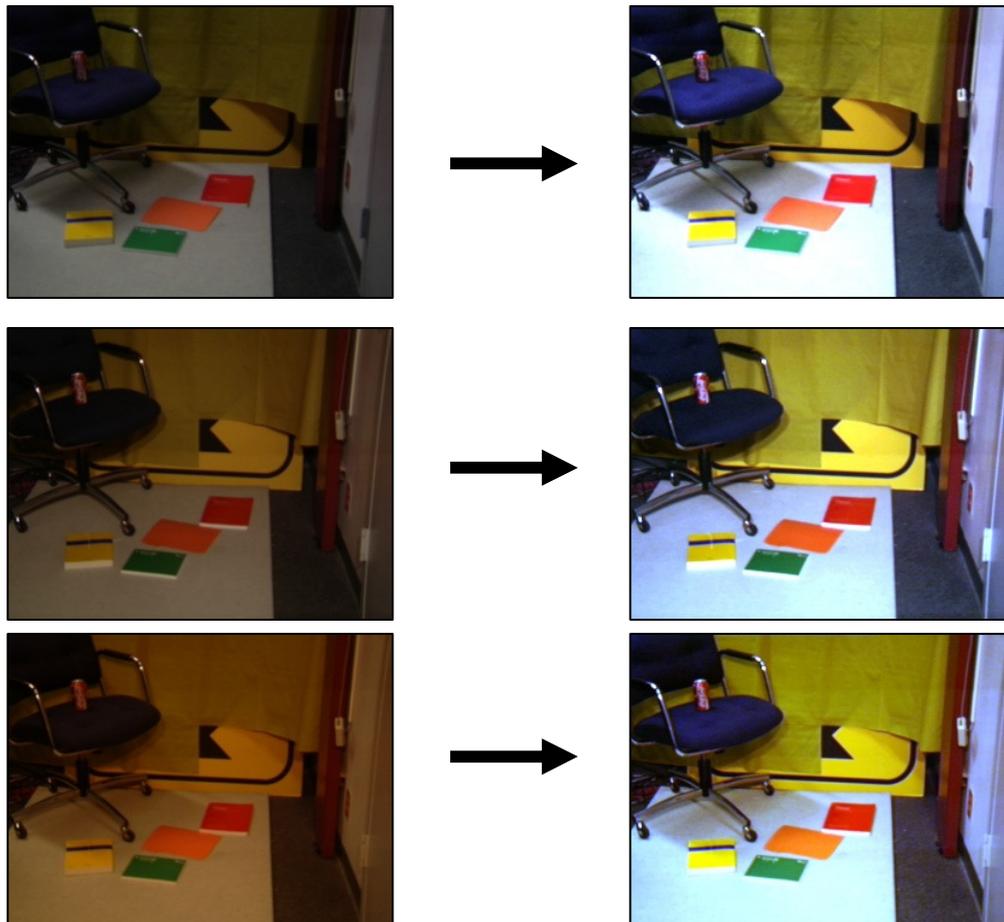
# «Серый мир» - примеры



# «Серый мир» - примеры

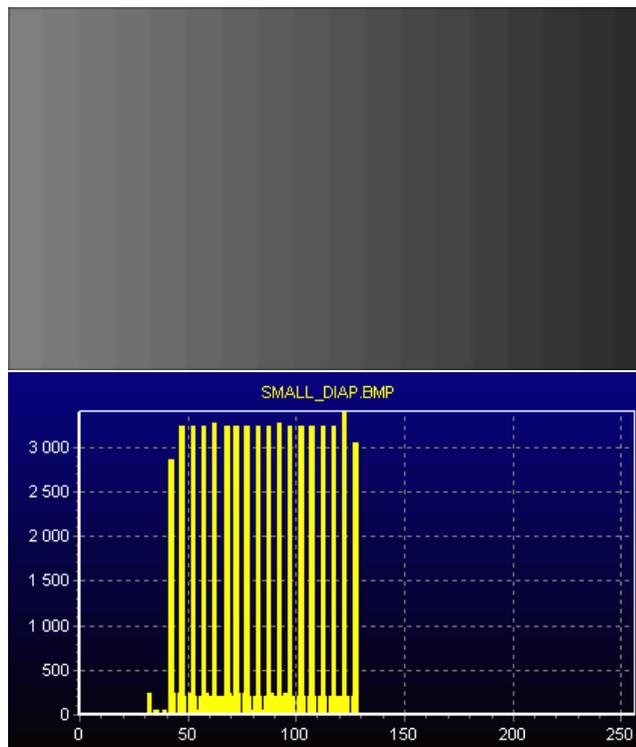


# «Серый мир» - примеры



# Линейная коррекция яркости

Компенсация узкого диапазона яркостей – линейное растяжение:



$$f^{-1}(y) = (y - y_{\min}) * \frac{(255 - 0)}{(y_{\max} - y_{\min})}$$

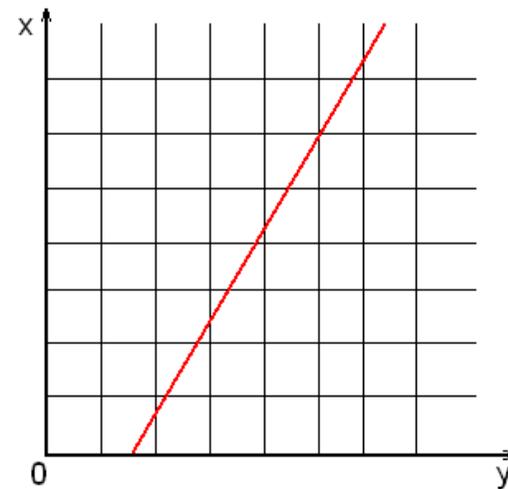
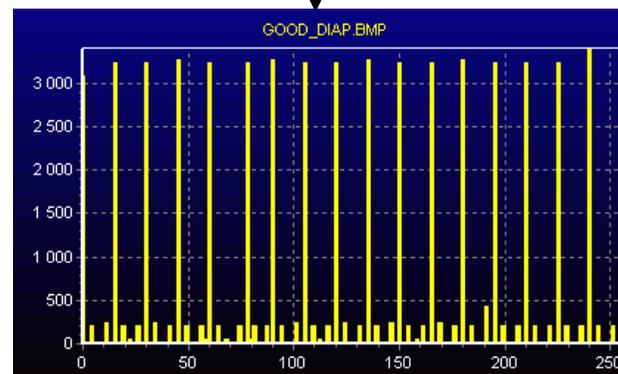
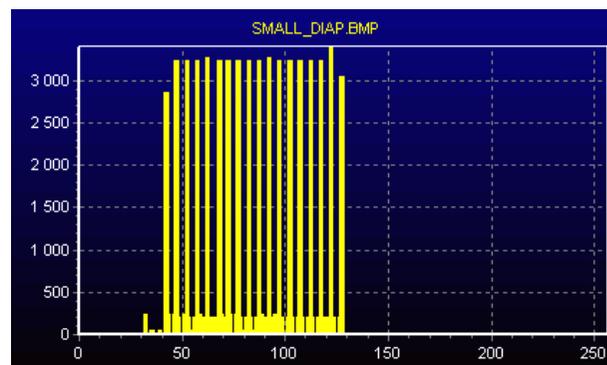
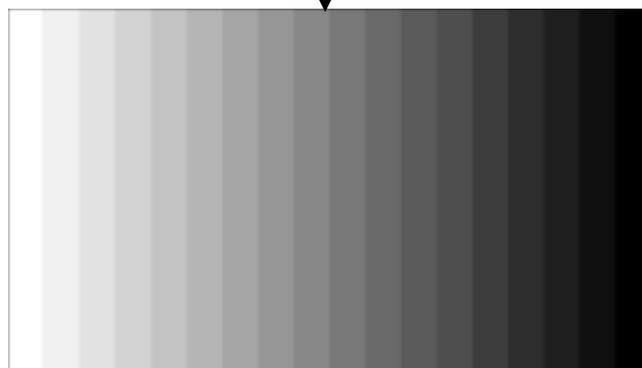


График функции  $f^{-1}(y)$

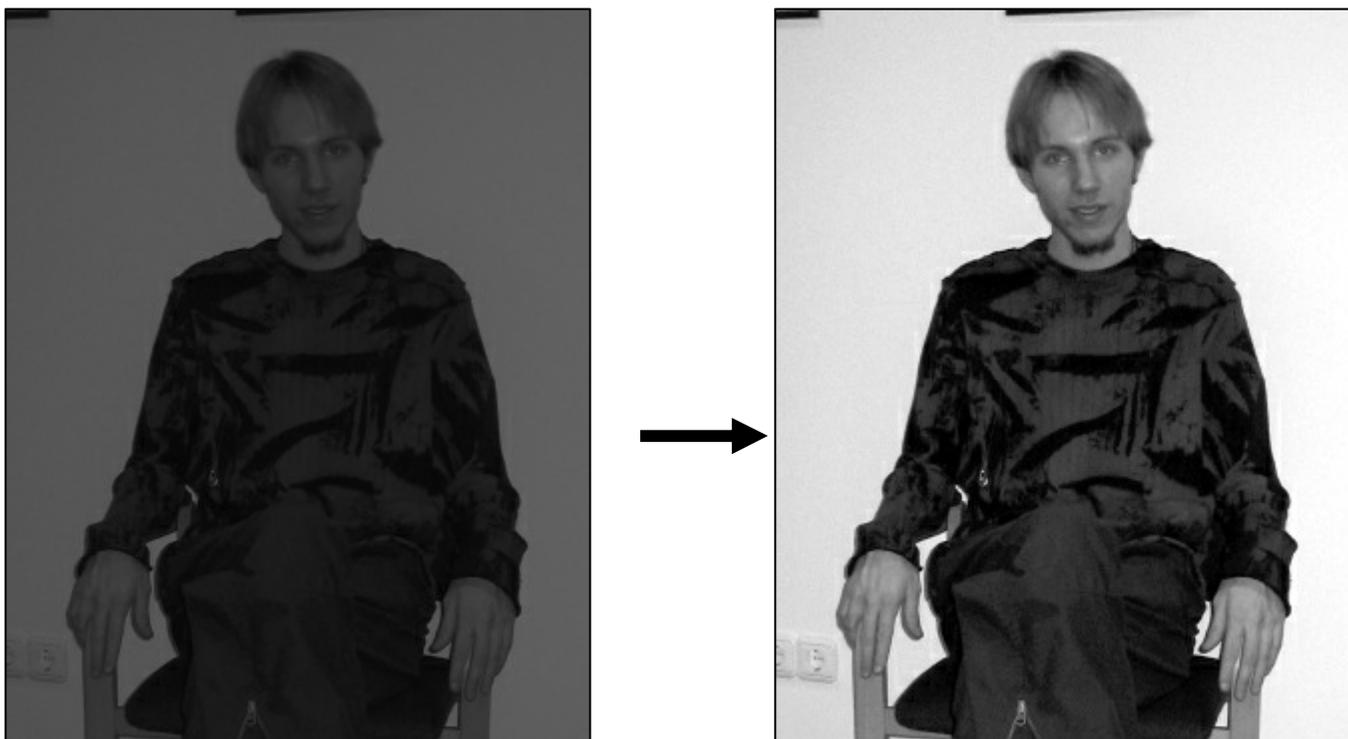
# Линейная коррекция яркости

Компенсация узкого диапазона яркостей – линейное растяжение:



# Линейная коррекция яркости

Линейное растяжение – «как AutoContrast в Photoshop»



# Линейная коррекция

Линейная коррекция помогает не всегда!



# Нелинейная коррекция

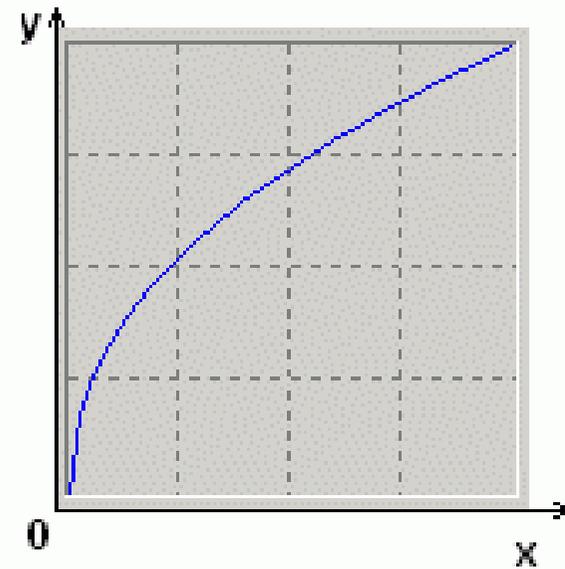


График функции  $f^{-1}(y)$

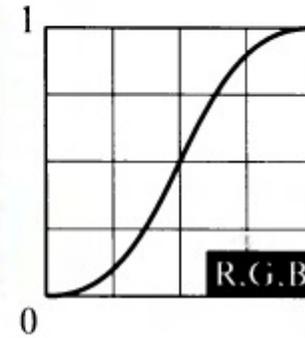
# Яркостная коррекция



Малоконтрастное изображение



Результат коррекции



# Яркостная коррекция



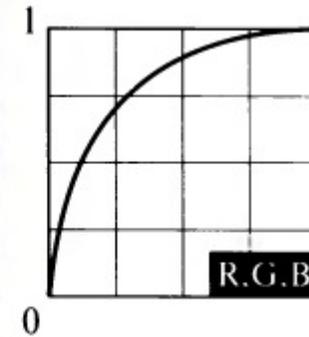
# Яркостная коррекция



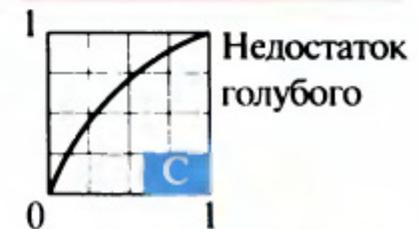
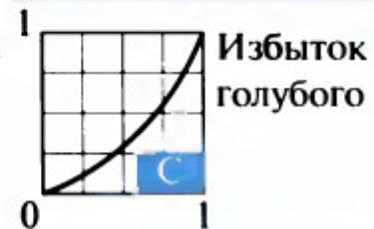
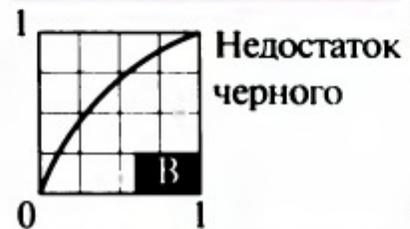
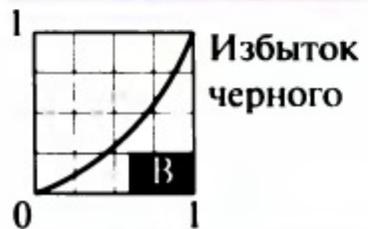
Темное изображение



Результат коррекции



# Цветовая коррекция



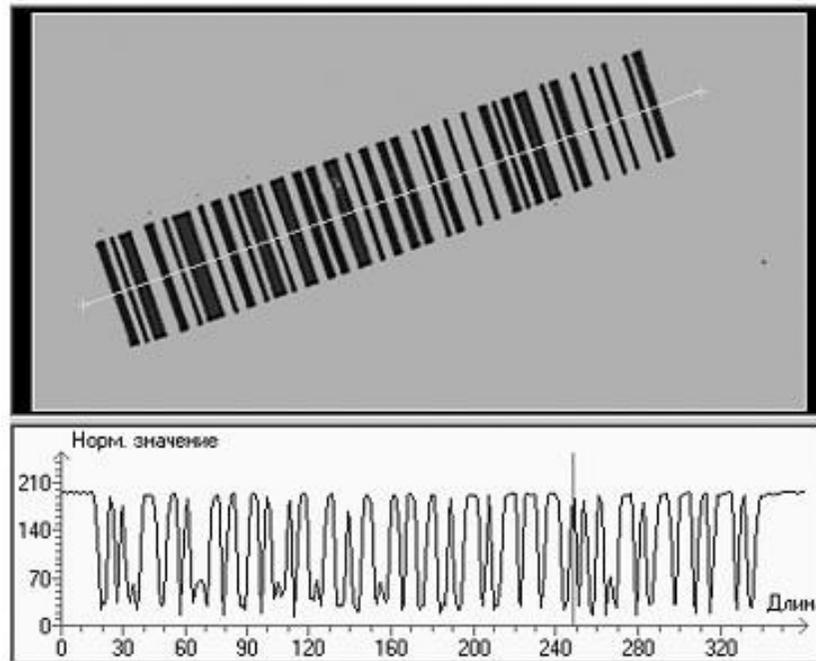
# Раздельный анализ яркостной и геометрической составляющих

$$\langle x, y, I \rangle$$

## Сведение к одномерным задачам

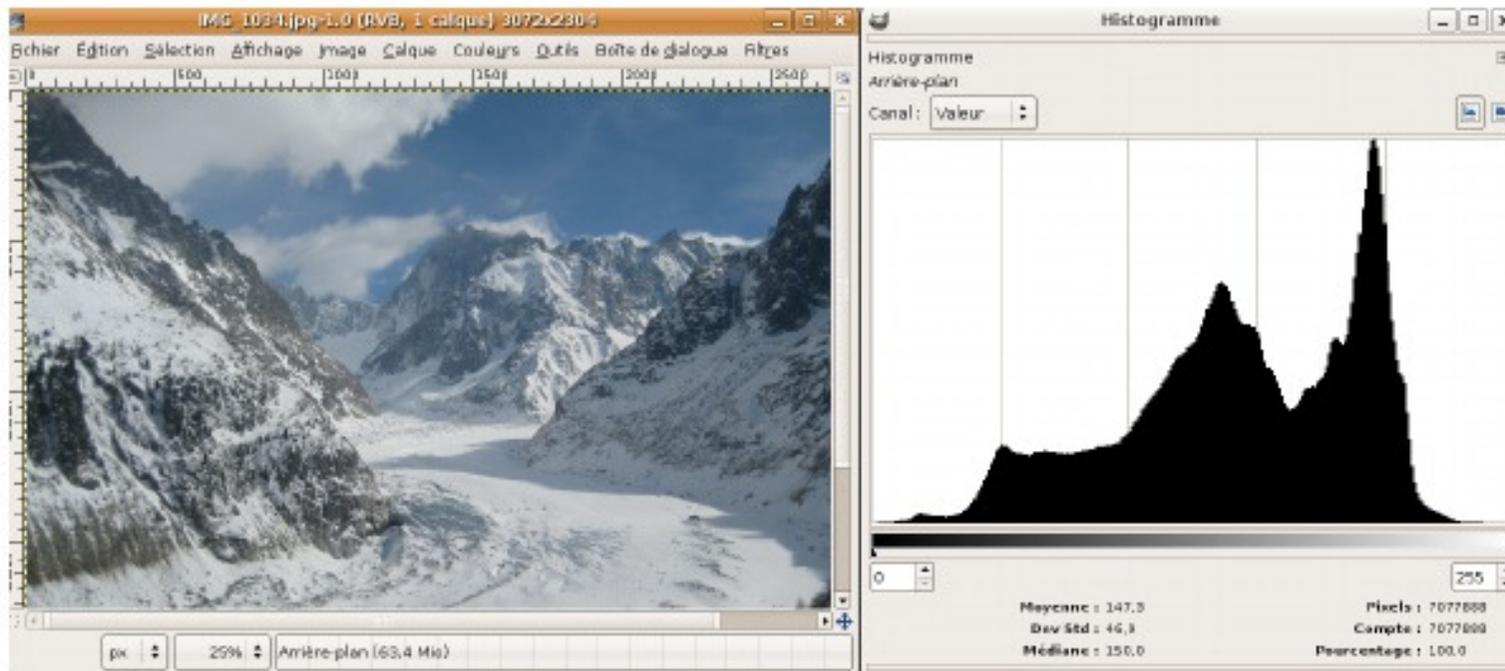
- гистограммы
- профили
- проекции

# Профиль вдоль линии





# Гистограмма изображения

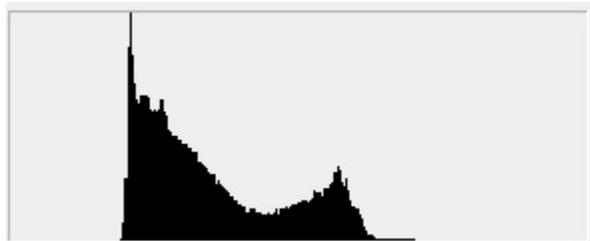


$$h(m) = |\{(r, c) \mid I(r, c) = m\}|$$

# Яркостная нормализация изображения



Исходное



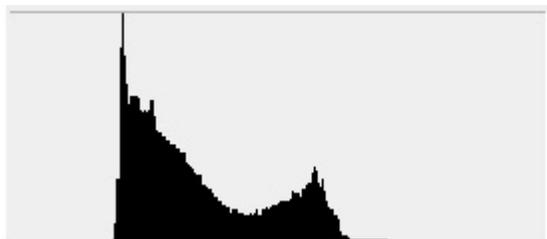
Нормализованное



# Эквализация гистограммы



Исходное



С эквализованной гистограммой



# Эквализация гистограммы

- Цель – максимальное соответствие равномерному закону распределения

# Эквализация гистограммы

- Значение яркости 0:

$$\text{sum}(\text{hist}[i], i=0..i(0)) \leq q$$

- Значение яркости 1:

$$\begin{aligned} \text{sum}(\text{hist}[i], i=i(0)+1..i(1)) &\leq q && \text{или} \\ \text{sum}(\text{hist}[i], i=0..i(1)) &\leq 2q && \text{и т.д.} \end{aligned}$$

$$q = \frac{w * h}{N}, \quad N = 256$$

- Значение яркости n:

$$\begin{aligned} \text{sum}(\text{hist}[i], i=i(n-1)+1..i(n)) &\leq q && \text{или} \\ \text{sum}(\text{hist}[i], i=0..i(n)) &\leq nq \end{aligned}$$

# Сравнение нормализации и эквализации



Нормализованное

С эквализованной гистограммой



```
const k = 255;
h: array [0 .. k] of double;

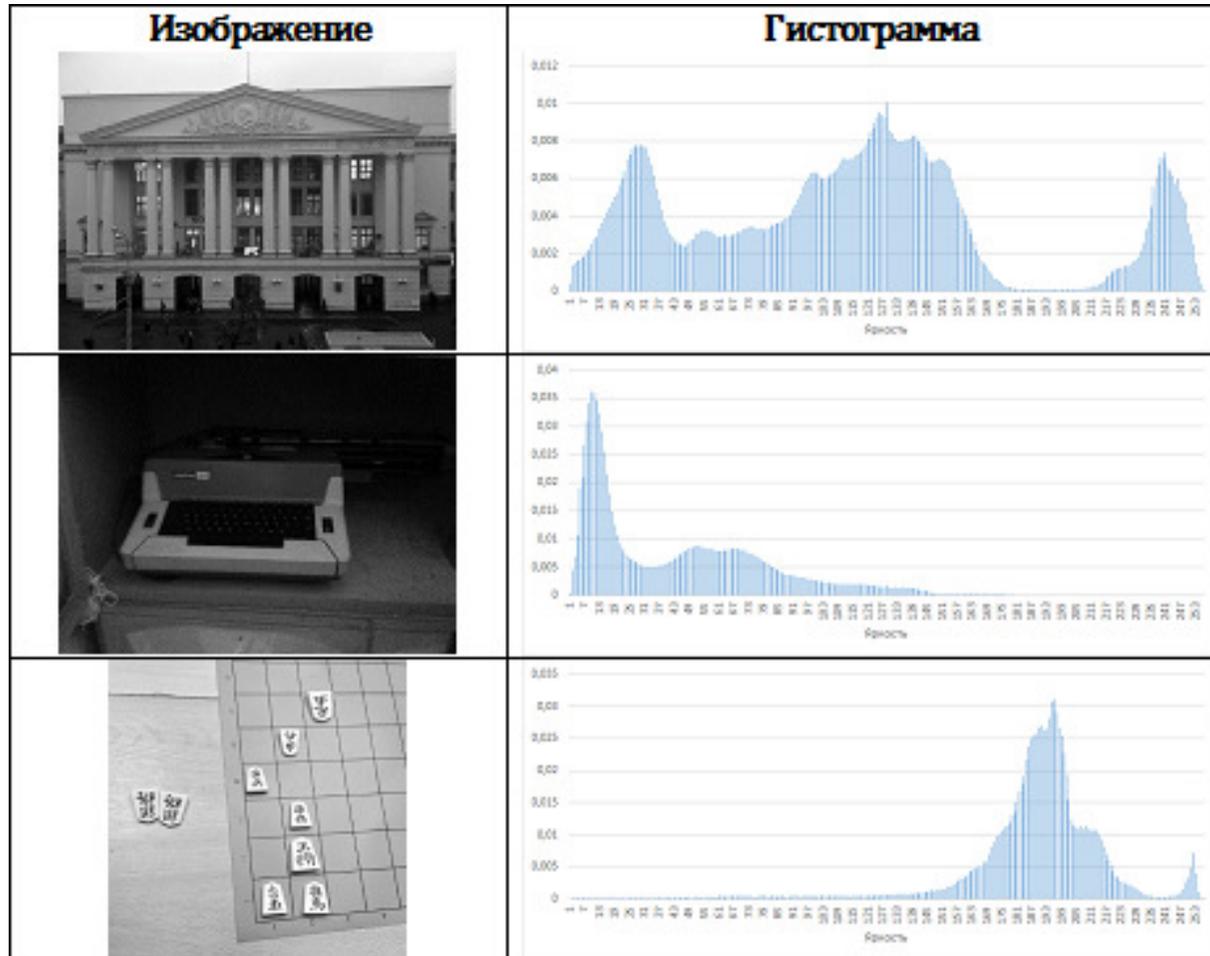
//построение гистограммы
for i := 0 to k do h[i] := 0;
for i := 0 to Height - 1 do
  for j := 0 to Width - 1 do
    h[round(k * Pixels[i, j])] := h[round(k * Pixels[i, j])] + 1;

//нормирование гистограммы
for i := 0 to k do
  h[i] := h[i] / (Height * Width);

// построение гистограммы с накоплением
for i := 1 to k do
  h[i] := h[i - 1] + h[i];
```

```
// равномерное распределение значений
for i := 0 to Height - 1 do
  for j := 0 to Width - 1 do
    Pixels[i, j] := h[round(k * Pixels[i, j])];
```

# Изображения и их гистограммы



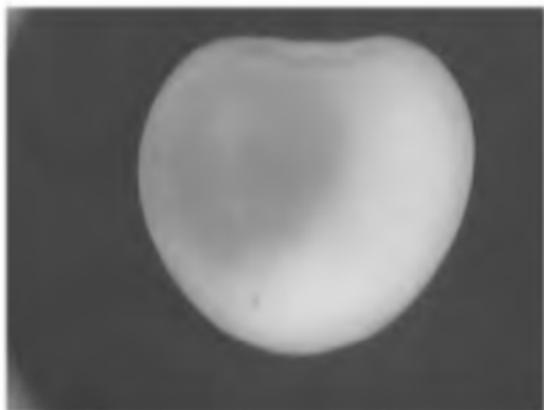
# Изображения и их гистограммы после эквализации



# Эквализация для различных цветовых моделей



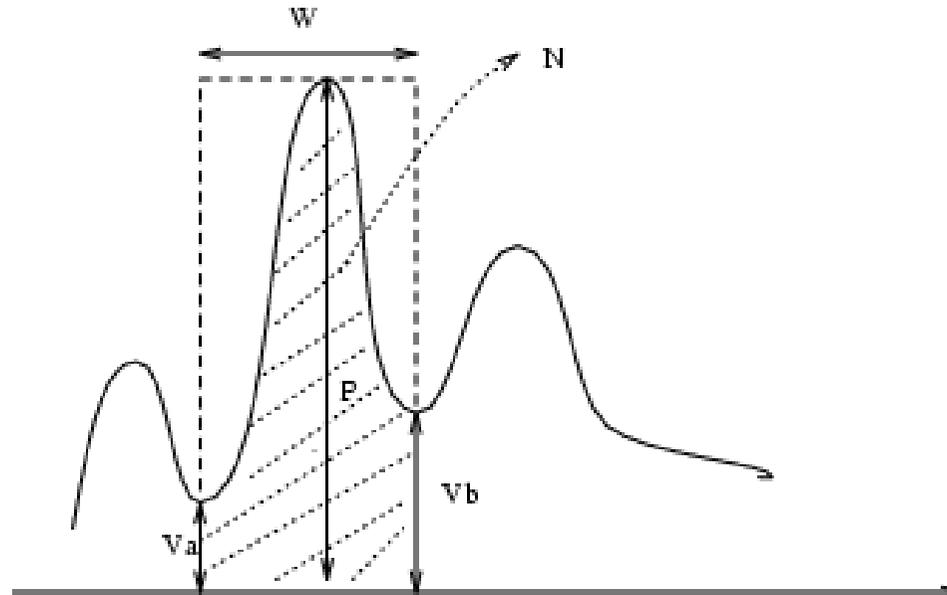
# Бимодальная гистограмма



# Поиск пиков в гистограмме

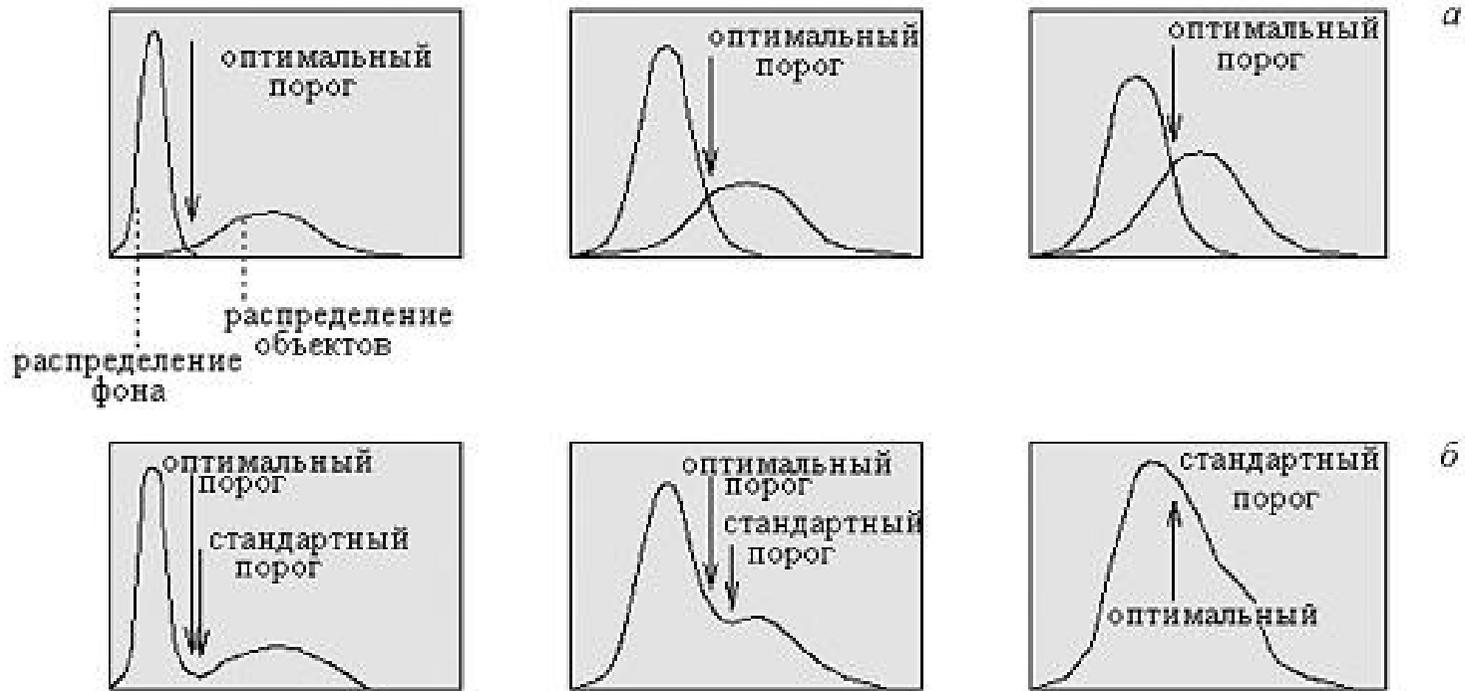
1. Найти соседние локальные максимумы в гистограмме  $g_i$
2. Рассчитать меру «пиковости» для  $g_i$
3. Отфильтровать пики со слишком маленькой «пиковостью».
4. Для оставшихся найти самые «низкие» точки между пиками – это и будут пороги.

# Мера «пиковости»



$$Peak = \left(1 - \frac{(V_a + V_b)}{2P}\right) \cdot \left(1 - \frac{N}{(W \cdot P)}\right)$$

# Выбор порога бинаризации по гистограмме



а - функции распределения объекта и фона;

б - соответствующие гистограммы и оптимальный порог

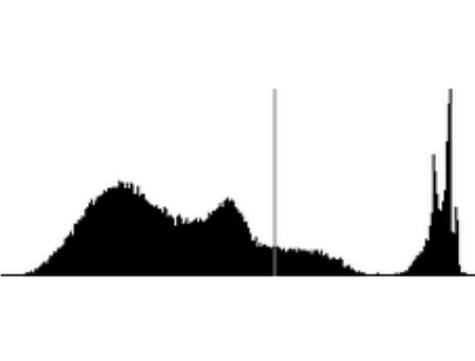
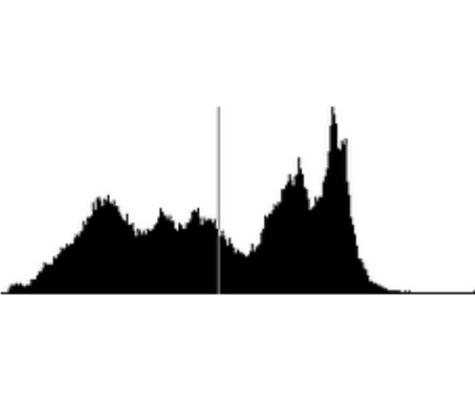
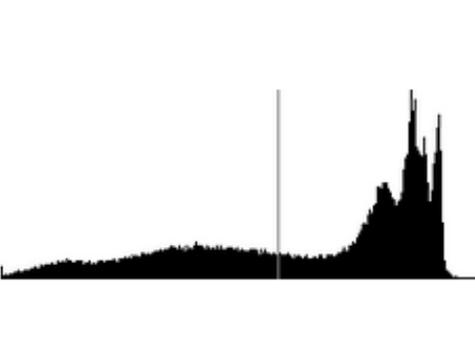
# Метод Оцу (Otsu)

- Минимизация внутриклассовой дисперсии
- Максимизация межгрупповой дисперсии

$$sc(t) = 1 - \frac{disp(0, t) + disp(t + 1, \max t)}{disp(0, \max t)}$$

$$T = \arg \max_{t \in 0.. \max t} sc(t)$$



Greyscale Image	Binary Image	Histogram
		
		
		

# Метод Оцу (Otsu) 1

Минимизация внутригрупповой дисперсии

$$\sigma_w^2(t) = q_1(t)\sigma_1^2(t) + q_2(t)\sigma_2^2(t)$$

$q_1$  и  $q_2$  — вероятности первого и второго классов соответственно.

$$\sigma_1^2(t) = \sum_{i=1}^t \frac{[i - \mu_1(t)]^2 P(i)}{q_1(t)} \quad q_1(t) = \sum_{i=1}^t P(i) \quad \mu_1(t) = \sum_{i=1}^t \frac{iP(i)}{q_1(t)}$$

$$\sigma_2^2(t) = \sum_{i=t+1}^T \frac{[i - \mu_2(t)]^2 P(i)}{q_2(t)} \quad q_2(t) = \sum_{i=t+1}^T P(i) \quad \mu_2(t) = \sum_{i=t+1}^T \frac{iP(i)}{q_2(t)}$$

# Метод Оцу (Otsu) 2

Максимизация межгрупповой дисперсии

$$\sigma_B^2(t) = q_1(t)[1 - q_1(t)][\mu_1(t) - \mu_2(t)]^2$$

$$q_1(t) = \sum_{i=1}^t P(i)$$

$$q_2(t) = \sum_{i=t+1}^T P(i)$$

$$\mu_1(t) = \sum_{i=1}^t \frac{iP(i)}{q_1(t)}$$

$$\mu_2(t) = \sum_{i=t+1}^T \frac{iP(i)}{q_2(t)}$$

# Метод Оцу (Otsu) - Быстрый

Рекуррентные соотношения

$$q_1(t+1) = q_1(t) + P(t+1)$$

$$q_1 = P(1)$$

$$\mu_1(t+1) = \frac{q_1(t)\mu_1(t) + (t+1)P(t+1)}{q_1(t+1)} \quad \mu_1(0) = 0$$

$$\mu_2(t+1) = \frac{\mu - q_1(t+1)\mu_1(t+1)}{1 - q_1(t+1)}$$

# Быстрый алгоритм метода Оцу

- Вычисляем гистограмму (один проход через массив пикселей). Дальше нужна только гистограмма; проходов по всему изображению больше не требуется.
- Начиная с порога  $t = 1$ , проходим через всю гистограмму, на каждом шаге пересчитывая дисперсию  $\sigma_b(t)$ . Ищем максимум по  $\sigma_b(t)$ , запоминая  $T = t$ .
- Искомый порог равен  $T$ .

# Пороговое значение определено методом Оцу



a) original image



b) pixels below 93



c) pixels above 93

# Метод Оцу (Otsu)

- Достоинства метода Оцу:
  - простота реализации;
  - быстрое время выполнения (требуется  $O(N)$  операций, где  $N$  — количество пикселей в изображении);
  - нет необходимости подбирать какие-либо коэффициенты, размеры окон для прохода по изображению и проч. (в MatLab это функция `graythresh()` без аргументов );
  - дает предсказуемые результаты.
- Недостатки метода Оцу:
  - не применим для сложных изображений с графикой, цветными надписями, различными градиентами;
  - пороговая бинаризация чувствительна к неравномерной яркости изображения. Решением такой проблемы может быть введение локальных порогов, вместо одного глобального.

# Литература для метода Оцу

- 1. N. Otsu. A threshold selection method from gray-scale histogram. IEEE Transactions on System, Man, and Cybernetics. 9, 62–66, 1979.
- 2. PING-SUNG LIAO, TSE-SHENG CHEN AND PAU-CHOO CHUNG. Fast Algorithm for Multilevel Thresholding. JOURNAL OF INFORMATION SCIENCE AND ENGINEERING 17, 713-727 (2001)