

МИНОБРНАУКИ РОССИИ

федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего образования

«Московский государственный технологический университет «СТАНКИН» (ФГБОУ ВО «МГТУ «СТАНКИН»)

Кафедра информационных технологий и вычислительных систем

Гаврилов Андрей Геннадьевич

Методические указания к лабораторной работе по дисциплине

«Системы цифровой обработки изображений»

на тему «Бинаризация изображений»

Содержание

ГЛОБАЛЬНЫЕ МЕТОДЫ	2
Критерий Гаврилова	
Критерий Отсу	
ЛОКАЛЬНЫЕ МЕТОДЫ	
Критерий Ниблека	3
Критерий Сауволы	
Критерий Кристиана Вульфа	4
Критерий Брэдли-Рота	4
Вадание на лабораторную работу	6

Процесс бинаризации — это перевод цветного (или в градациях серого) изображения в двухцветное. Главным параметром такого преобразования является порог t — значение, с которым сравнивается яркость каждого пикселя. По результатам сравнения, пикселю присваивается значение 0 или 1. Существуют различные методы бинаризации, которые можно условно разделить на две группы — глобальные и локальные. В первом случае величина порога t остается неизменной в течение всего процесса бинаризации. Во втором изображение разбивается на области, в каждой из которых вычисляется локальный порог t(x, y).

Под монохромными изображениями понимается массив байтов, в котором каждый і-й элемент – яркость пикселя с координатами x, y: $i = y \cdot w + x$, где w – ширина изображения.

Цветовые каналы иветных GRB-изображений являются монохромными изображениями.

Перед выполнением бинаризации необходимо привести изображение к градациям серого, усреднив значения цветовых каналов таким образом I = 0.2125R + 0.7154G + 0.0721B, хотя бинаризацию можно проводить для каждого канала по отдельности.

ГЛОБАЛЬНЫЕ МЕТОДЫ

Критерий Гаврилова

Входные данные: I – монохромное изображение с **размерами w на h**, состоящее из пикселей, $I(x,y) \in [0...255], x \in [0,w-1], y \in [0,h-1]$.

Выходные данные: B – бинарное изображение размером w на h, $B(x, y) \in [0, 1, x \in [0, w-1], y \in [0, h-1]$.

Примечание: $B(x, y) \in 0,1$ имеется в виду двухцветное изображение, где 0 – соответствует черному цвету (0), 1 – белому (255).

Алгоритм

1. Вычислить среднее-арифметическое всех пикселей изображения, которое является порогом.

$$t = \frac{1}{w \cdot h} \sum_{x, y} I(x, y)$$

2. Сформировать выходное изображение В, пиксели которого формируются по условию

$$B(x,y) = \begin{cases} 0, ecnu I(x,y) <= t, \\ 255, ecnu I(x,y) > t, \end{cases}$$

Критерий Отсу

Входные данные: І

Выходные данные: B

Алгоритм

1. Вычислить нормированную гистограмму входного изображения N(l), где N(l) равно **отношению** количества пикселей с значением l, и размера изображения $w \cdot h$, $l \in [0, 255]$.

2. Для каждого t из диапазона $[0, \max(I)]$ вычисляем:

$$\omega_{1}(t) = \sum_{i=0}^{t-1} N(i) , \omega_{2}(t) = 1 - \omega_{1}(t)$$

$$\mu_1(t) = rac{\displaystyle\sum_{i=0}^{t-1} i \cdot N(i)}{\omega_1(t)}, \;\; \mu_2(t) = rac{\mu_T - \mu_1(t) \cdot \omega_1(t)}{\omega_2(t)} \;,$$
 где $\; \mu_T = \sum_{i=0}^{\max(I)} i \cdot N(i)$

$$\sigma_b^2(t) = \omega_1(t) \cdot \omega_2(t) \cdot \left[\mu_1(t) - \mu_2(t) \right]^2$$

Если вычисленный $\sigma_b^2(t)$ больше, чем имеющийся, то запоминаем его, и соответствующий t, при котором его вычислили.

t советующая максимуму $\sigma_b^2(t)$ будет является глобальным порогом.

3. Сформировать выходное изображение B, все пиксели которого формируются по условию

$$B(x,y) = \begin{cases} 0, ecnu \, I(x,y) <= t, \\ 255, ecnu \, I(x,y) > t, \end{cases}$$

ЛОКАЛЬНЫЕ МЕТОДЫ

Критерий Ниблека

Входные данные:

1. Входное изображение I

- 2. Размер окна *а*.
- 3. «Чувствительность» k.

Выходные данные: выходное изображение B .

Алгоритм

Для всех пикселей исходного изображения:

- 1. Для пикселя I(x, y) исходного изображения выделить квадратную область со стороной a окно, с центром в пикселе I(x, y). При выпадении окна за границы изображения, эта область не учитывается считаются только пиксели той части изображения, что в окне.
- 2. Для окна каждого пикселя высчитать математическое ожидание M(x,y) и дисперсию D(x,y). Математическое ожидание будет равняться среднему значению пикселей, попавших в окно. Дисперсию случайной величины X можно вычитать по формуле $D[X] = M[X^2] (M[X)])^2$ (разность матожидания квадрата сл. величины и квадрата ее матожидания).
- 3. Из дисперсии вычислить стандартное отклонение $\sigma(x,y) = \sqrt{D(x,y)}$.
- 4. Вычислить локальный порог для пикселя $t(x, y) = M(x, y) + k \cdot \sigma(x, y)$, k = -0, 2.
- 5. Значение пикселя выходного изображения, будет завесить только от вычисленного порога

$$B(x,y) = \begin{cases} 0, ecnu I(x,y) <= t(x,y), \\ 255, ecnu I(x,y) > t(x,y), \end{cases}$$

Критерий Сауволы

Отличается от Ниблека другой формулой для вычисления локального порога

$$t = M(x, y) \left[1 + k \left(\frac{\sigma(x, y)}{R} - 1 \right) \right], k = [0.2, 0.5]$$

R = 128 для монохромных изображений с 256 градациями цвета.

Критерий Кристиана Вульфа

Локальный порог считается

$$t(x, y) = (1-a)M(x, y) + am + a\frac{\sigma(x, y)}{R}(M(x, y) - m),$$

Где a=0.5 - «усиление», $m=\min(I)$ – самый тусклый пиксель изображения, $R=\max(\sigma)$ – максимальное стандартное отклонение по всем окнам на изображении.

Критерий Брэдли-Рота

Входные данные:

- 1. Входное изображение I
- 2. Размер окна *а*.
- 3. «Чувствительность» <math>k.

Выходные данные: выходное изображение B .

Алгоритм

Основная идея состоит в том же, как у алгоритма Ниблека — выделить вокруг каждого пикселя картинки окно, рассчитать среднее значение и применить некую формулу для определения локального порога. Однако в алгоритме оптимизирован процесс подсчета суммы пикселей в окне за счет **интегральных матриц**.

Пример с одномерным массивом: допустим, у нас есть массив $\mathbf{a} = \{1,2,3,4,5,6\}$ и массив сумм $\mathbf{b} = \{1,3,6,10,15,21\}$, в котором каждый і-й это сумма всех элементов $\mathbf{a}[\mathbf{j}]$, $\mathbf{j} <= \mathbf{i}$. Имея такой массив, мы легко можем вычислить сумму элементов любого диапазона $[\mathbf{i}, \mathbf{j}]$ в \mathbf{a} по формуле $Sum(\mathbf{i}, \mathbf{j}) = \mathbf{b}[\mathbf{j}] - \mathbf{b}[\mathbf{i} - 1]$.

Такой способ работает без всяких переборов и независимо от размеров области. Однако, нам нужно хранить в памяти еще один массив сумм.

Метод с интегральными матрицами – это обобщение на двумерные массивы.

Интегральная матрица – это матрица, элементы которой строятся по формуле

$$S(x, y) = I(x, y) + S(x-1, y) + S(x, y-1) - S(x-1, y-1)$$

где I(x,y) — элемент входного изображения, остальные — ранее вычисленные элементы интегральной матрицы. Если элемент выбивается за границы, его значение принимают равным 0.

С использованием интегральной матрицы можно с одинаковой сложностью высчитывать суммы элементов любых прямоугольных областей на исходном изображении.

Допустим, нам нужно вычислить сумму элементов в области P с левым верхним углом в (x_1, y_1) и нижним в (x_2, y_2) . Тогда, с учетом ранее составленной интегральной матрицей S, вычисление будет иметь вид:

$$Sum(P) = S(x_2, y_2) + S(x_1 - 1, y_1 - 1) - S(x_1 - 1, y_2) - S(x_2, y_1 - 1)$$
.

Возвращаясь к бинаризации изображений, в алгоритме Брэдли-Рота локальный порог определяется следующим образом:

$$B(x,y) = \begin{cases} 0, npu \, I(x,y) \cdot C(x,y) < Sum(x,y) \cdot (1-k), \\ 255, npu \, I(x,y) \cdot C(x,y) \ge Sum(x,y) \cdot (1-k) \end{cases}$$

где C(x, y) – кол-во пикселей в окне пикселя I(x, y), Sum(x, y) – сумма пикселей в окне. k – обычно полагают равным 0,15.

Задание на лабораторную работу

- 1. 25 реализовать метод Гаврилова,
- 2. +5 реализовать метод Отсу,
 - 30+
- 3. +3 реализовать метод Ниблека,
- 4. +3 реализовать метод Сауволы,
- 5. +3 реализовать метод Вульфа
- 6. +3 реализовать метод Брэдли-Рота,
- 7. +3 входные значения не захардкожены, 45+
- 8. +10 за качество реализации. (оптимизации вычислений, использование интегральных изображений, работа с байтами изображений, и.т.д.)