

# Растровые алгоритмы

## Лекция 4

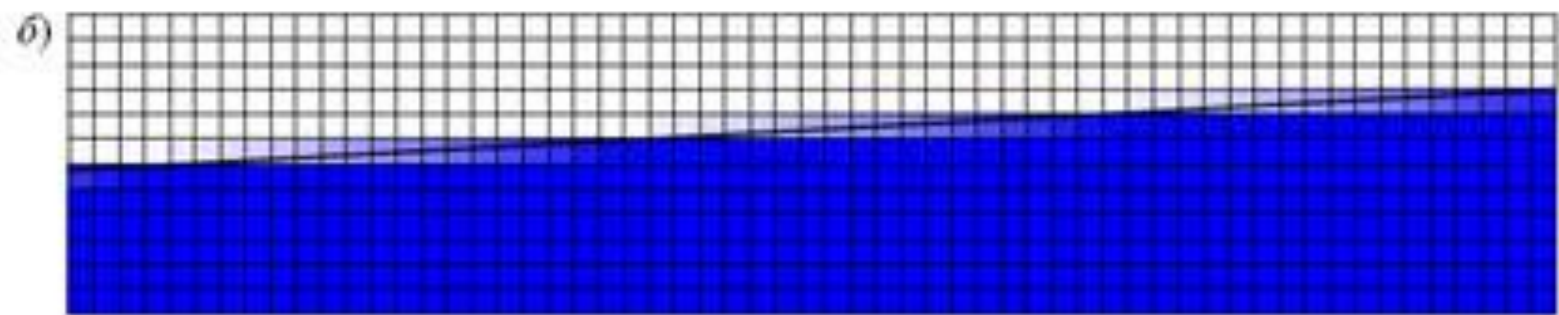
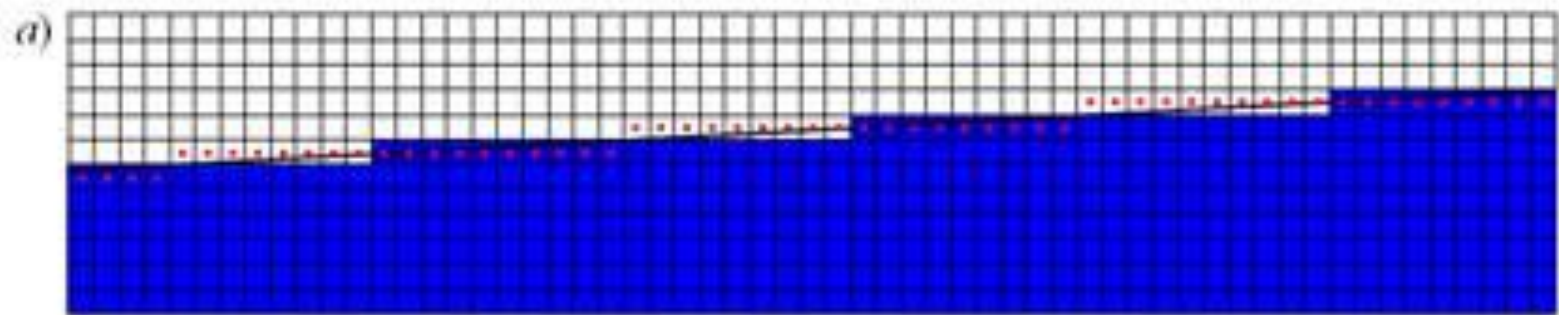
Лектор – доцент каф. ВТ ИК ТПУ  
Болотова Юлия Александровна



# Методы устранения ступенчатости

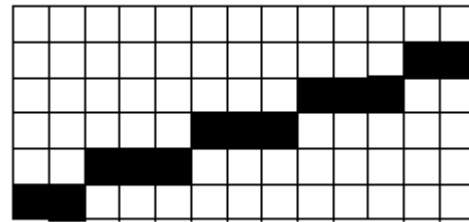
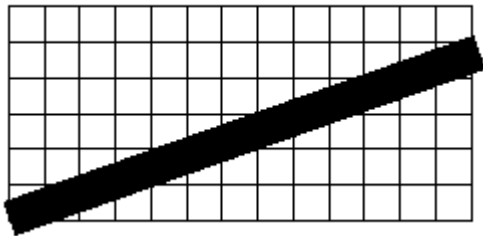


Крыша, фонари, ограждения на мосту



# Почему возникает ступенчатость?

Главная причина - "сетка" пикселей на компьютерном мониторе.



2 способа решения:

1. увеличение частоты выборки;
2. использование полутонов.

# I. Увеличение частоты выборки

**Но!** Как это сделать, если разрешение отображающего устройства конечно?



Можно вычислять изображение с более высокой частотой раstra, а отображать его с более низкой: *(После расчета изображения с высоким разрешением, процессор уменьшает размер картинку до разрешения дисплея, причем эта операция производится с соответствующей фильтрацией)*

# Увеличение частоты выборки

$$F_{x,y} = \frac{1}{K} \sum_{i=i_{\min}}^{i_{\max}} \sum_{j=j_{\min}}^{j_{\max}} P_{x+j,y+i} \cdot M_{i-i_{\min},j-j_{\max}}$$

Среднее значение

+	+
+	+

$P_{1,1}$

+	+	+	+
+	+	+	+
+	+	+	+
+	+	+	+

$F_{1,1}$

1	1	1
1	1	1
1	1	1

$K=1/9$

Взвешенное значение

1	2	1
2	3	2
1	2	1

$K=1/15$

1	2	3	4	3	2	1
2	4	6	8	6	4	2
3	6	9	12	9	6	3
4	8	12	16	12	8	4
3	6	9	12	9	6	3
2	4	6	8	6	4	2
1	2	3	4	3	2	1

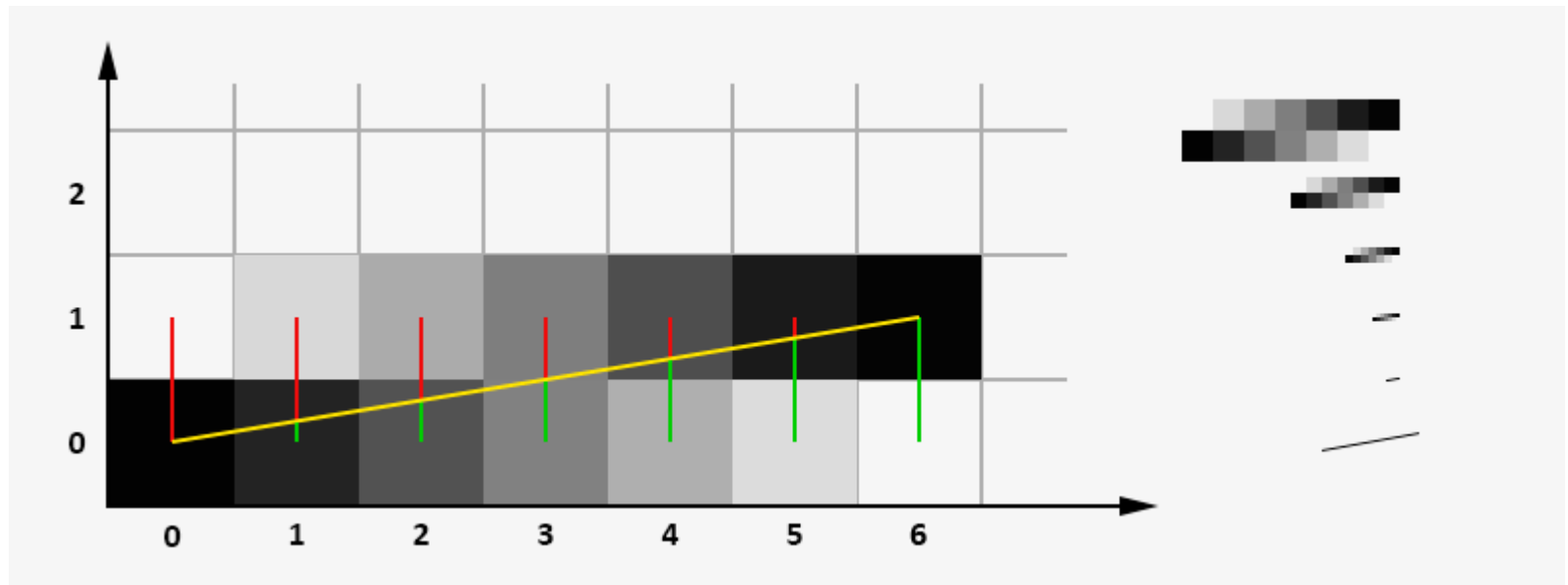
$F_{x,y}$  – результирующее значение;  
 $K$  – нормировочный коэффициент.





## II. Использование полутонов

- При построении прямой на каждом шаге ведётся расчет для двух ближайших к прямой пикселей. 100% интенсивности делится между пикселями, которые ограничивают векторную линию с двух сторон.



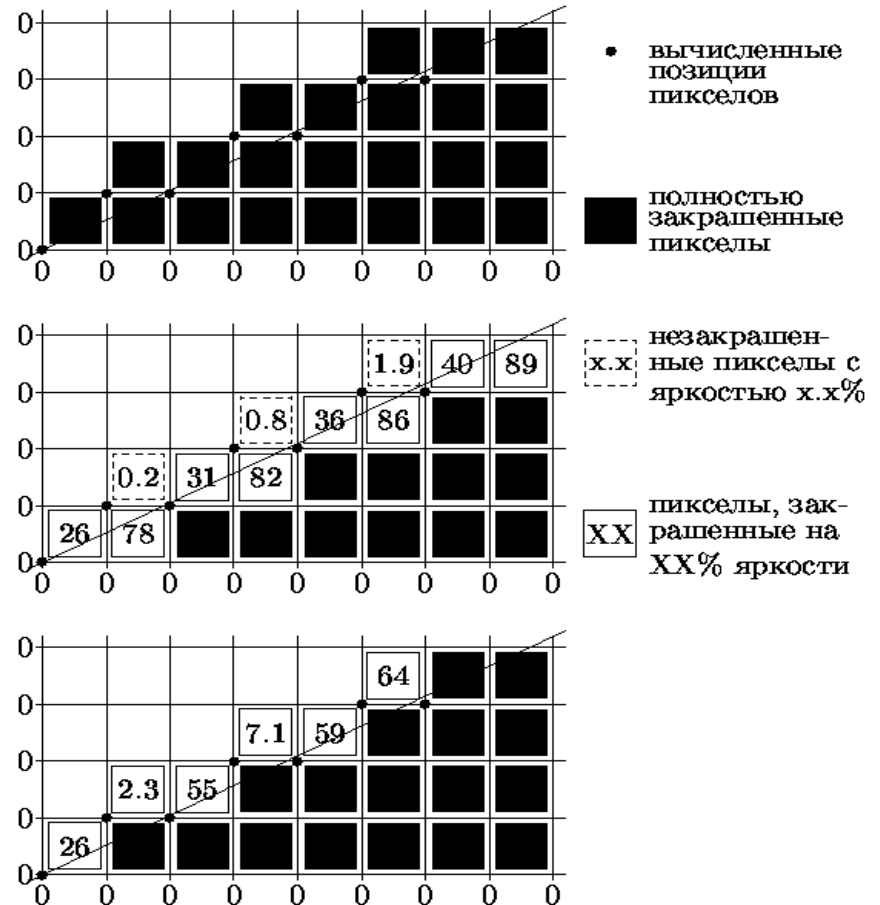
# Растрезизация линий.

## Модификация алгоритма Брезенхэма со сглаживанием границы

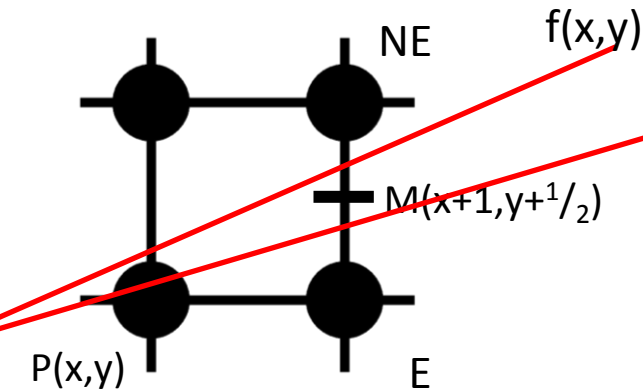
Модификация растрезизации линии по Брезенхэйму с целью сглаживания границы:

- Полная закразка
- Неполная закразка 8-связный вариант
- Неполная закразка, 4-связный вариант

Для оценки процента закразки (p) может быть использована величина функции ошибки:  
 **$p = 100 \cdot (d - \text{err}) / d$**



$$f(x, y) = dy \cdot x - dx \cdot y - (x1 \cdot dy - y1 \cdot dx)$$



$$f(M) = f(x + 1, y + \frac{1}{2}) =$$

$$dy \cdot (x + 1) - dx \cdot (y + \frac{1}{2}) - C =$$

$$dy \cdot x + dy - dx \cdot y - \frac{dx}{2} - C$$

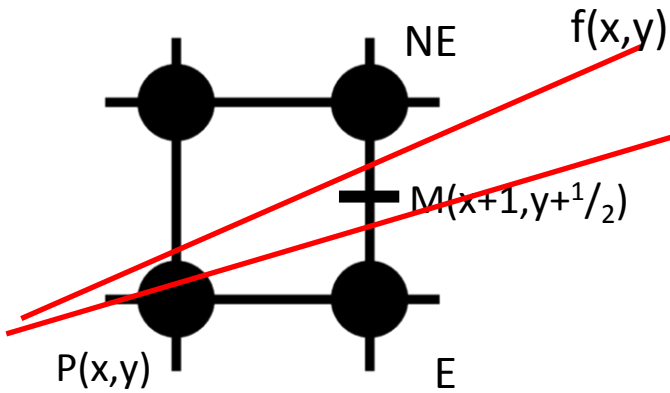
$$f(E) = f(x + 1, y) = dy \cdot (x + 1) - dx \cdot (y) - C =$$

$$dy \cdot x + dy - dx \cdot y - C = \underline{f(M) + dx/2}$$

$$f(NE) = f(x + 1, y + 1) = dy \cdot (x + 1) - dx \cdot (y + 1) - C =$$

$$dy \cdot x + dy - dx \cdot y - dx - C = \underline{f(M) - dx/2}$$

# Расчет степени закраски



$$f(E) = f(M) + dx/2$$

$$f(NE) = f(M) - dx/2$$

$$\text{delta} = f(E) - f(NE) = dx$$

*Составляем пропорцию :*

*delta = dx – 100 % закраски ,*

*f(E) = 100 [f(M) + dx/2] / dx ,*

*f(NE) = 100 [f(M) - dx/2] / dx .*

# Модификация алгоритма Брезенхэйма со сглаживанием грани

```
int x, y, dx, dy, incrE, incrNE, e, color;
dx = x2 - x1;
dy = y2 - y1;
e = 2 * dy - dx;
incrE = 2 * dy;
incrNE = 2 * dy - 2 * dx;
color = 100;
x = x1; y = y1;
SetPixel(x, y, color);
int count = dx;
while (count > 0)
{
    count = count - 1;
    if (e > 0)
    {
        y = y + 1;
        e = e + incrNE;
        color = 50 * (e / dx - 1);
    }
    else
    {
        e = e + incrE;
        color = 50 * (e / dx + 1);
    }
    x = x + 1;
    SetPixel(x, y, color);
}
```

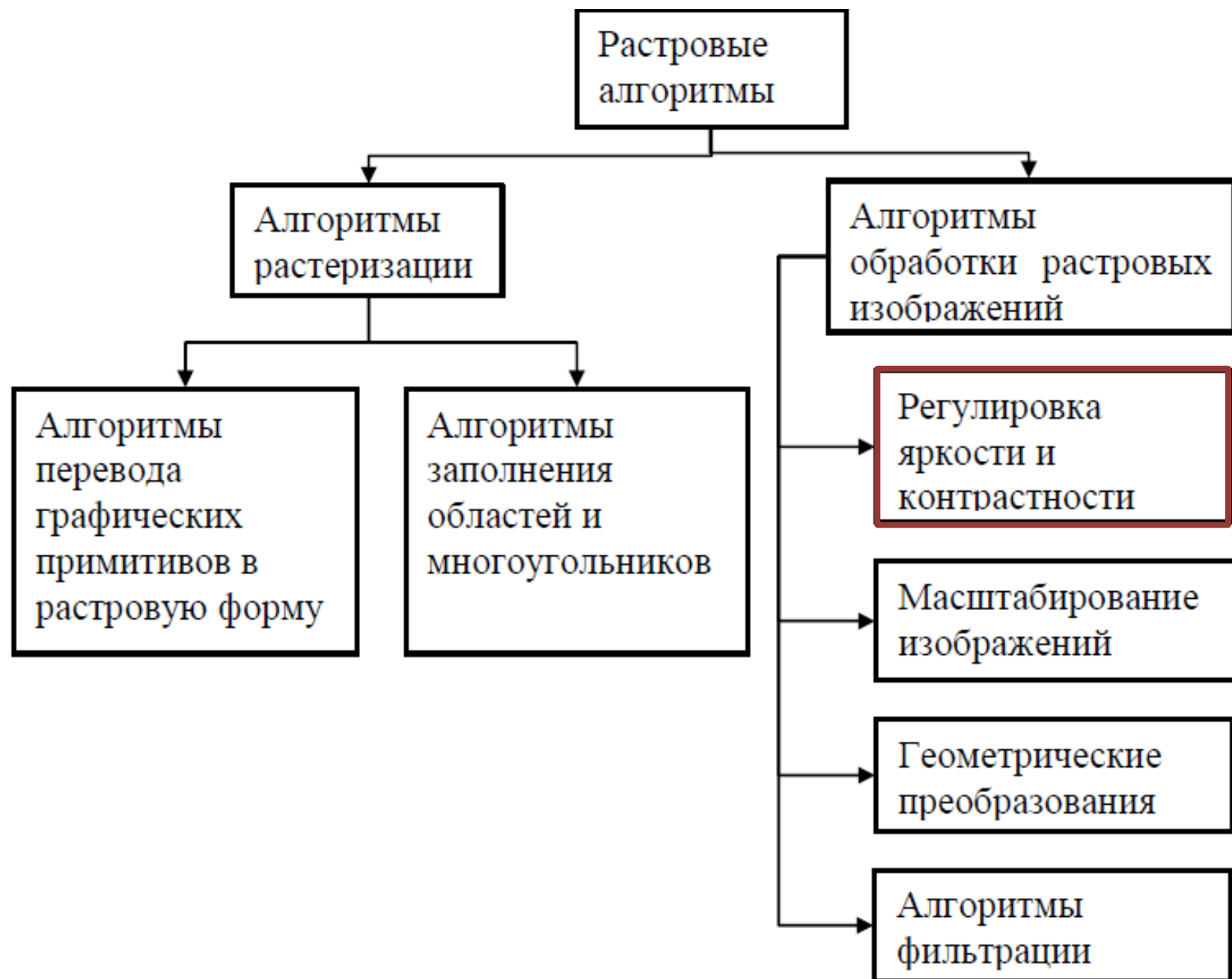
```
int x, y, dx, dy, incrE, incrNE, e, color, mult;

dx = x2 - x1;
dy = y2 - y1;
e = 2 * dy - dx;
incrE = 2 * dy;
incrNE = 2 * dy - 2 * dx;
color = 100;
mult = 50/dx;

x = x1; y = y1;
SetPixel(x, y, color);
int count = dx;
while (count > 0)
{
    count = count - 1;

    if (e > 0)
    {
        y = y + 1;
        e = e + incrNE;
        color = mult*(e - dx);
    }
    else
    {
        e = e + incrE;
        color = mult * (e + dx);
    }
    x = x + 1;
    SetPixel(x, y, color);
}
```

# Простейшие методы обработки изображений



# Яркость и контраст

Являются субъективными характеристиками изображения, воспринимаемыми человеком.

- **Яркость** определяет, насколько сильно цвета пикселей отличается от черного цвета. (*мат. ожидание значений выборки*)
- **Контраст** определяет, насколько большой разброс имеют цвета пикселей изображения. (*дисперсия значений выборки*)



# Гистограмма

- Статистическая характеристика, показывающая количество пикселей изображения ( $N$ ), обладающих определенным уровнем яркости ( $I$ ).



# Изменение яркости и контраста

- Полутоновое изображение:  $I_{x,y} = f_{x,y}(r, g, b)$
- Цветное изображение:  $IR_{x,y} = f_{x,y}(r);$   
 $IG_{x,y} = f_{x,y}(g);$   
 $IB_{x,y} = f_{x,y}(b);$

Изменение яркости и контраста связано с изменением интенсивности:

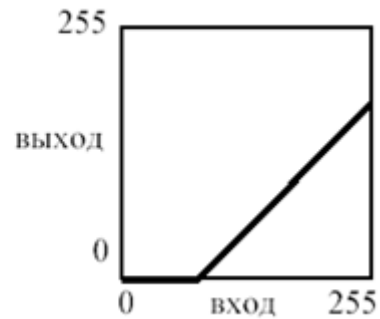
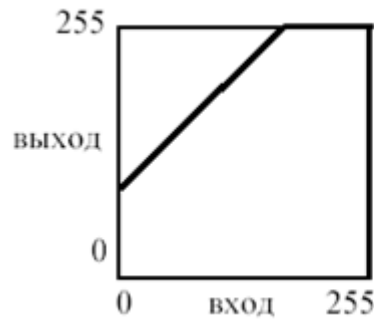
$$I_{\text{ВЫХ}} = k * I_{\text{ВХ}} + b, \text{ где}$$

*b* - параметр, влияющий на яркость

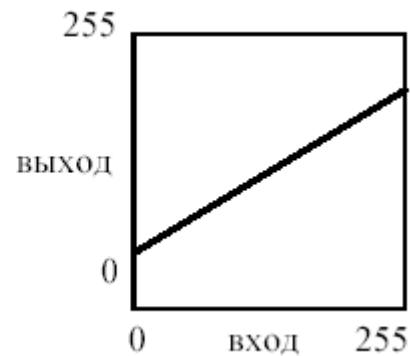
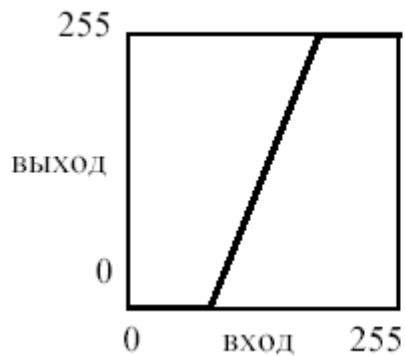
*k* - параметр, влияющий на контраст

# Изменение яркости и контраста

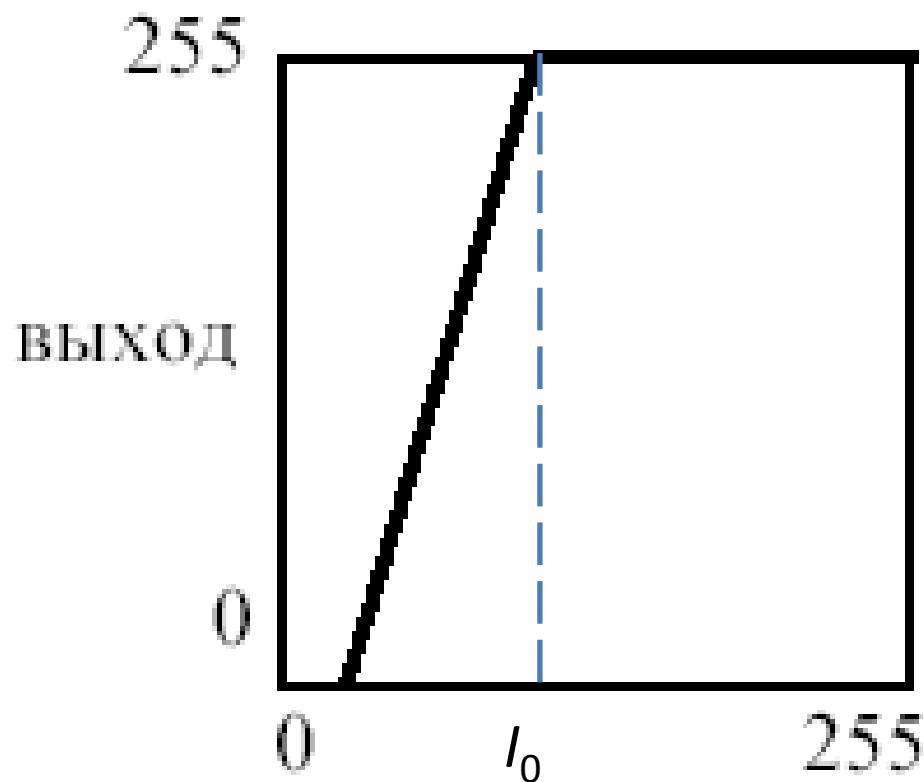
- Изменение яркости



- Изменение контраста



Что происходит, когда прямая становится параллельной оси  $I_0$ ?



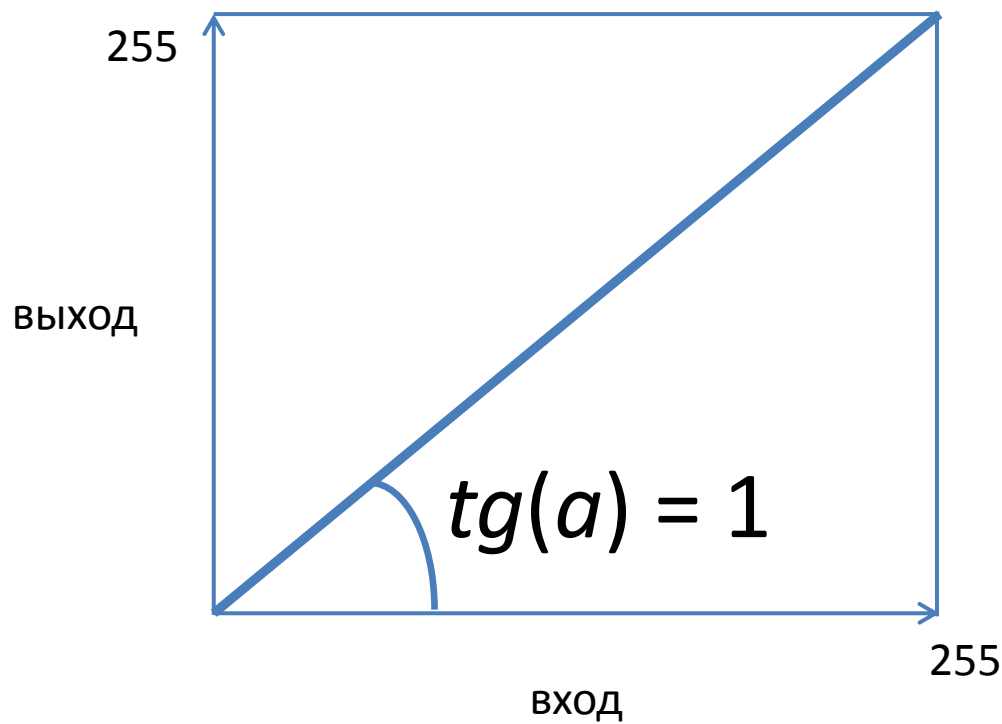
# Арифметика с насыщением

При возникновении переполнений или заёмов фиксируется наибольшее представимое или наименьшее представимое значение соответственно.

Если  $I_{\text{ВЫХ}} > 255$  , то  $I_{\text{ВЫХ}} = 255$

Если  $I_{\text{ВЫХ}} < 0$  , то  $I_{\text{ВЫХ}} = 0$

# Что происходит в этом случае?



# Изменение контраста



Увеличение контраста - растяжение гистограммы



# Изменение яркости





# Применение изменений яркости и контраста

Преобразования яркости и контраста могут быть применены к **полутоновому** изображению, **по-отдельности** и **совместно** к компонентам  $r$ ,  $g$ ,  $b$  цветного изображения.



# Масштабирование изображений

- Позволяет сжать/растянуть изображение по горизонтали и/или вертикали.

При этом задаются масштабные коэффициенты, насколько нужно сжать/растянуть изображение.

Как определить цвета при изменении размеров?

# Определение цвета пикселя

- **Метод ближайшего соседа.** Цвет пикселя принимается равным цвету ближайшего к нему пикселя в исходном изображении.
- **Использование интерполяции.** Цвет пикселя вычисляется как значение некоторой интерполирующей функции от цветов соседних пикселей в исходном изображении.

# Метод ближайшего соседа

$$C_{new}[i][j] = C_{old}[k_1 * i][k_2 * j],$$

$$i = 0..H_{old} - 1, \quad j = 0..W_{old} - 1,$$

$$k_1 = H_{old}/H_{new}, \quad k_2 = W_{old}/W_{new}$$

*W* – ширина изображения в пикселях;

*H* – высота изображения в пикселях;

$k_1, k_2$  – масштабные коэффициенты

# Метод ближайшего соседа

Метод прост, но не всегда дает приемлемое качество.

1. Блочная структура  
изображения при  
увеличении.

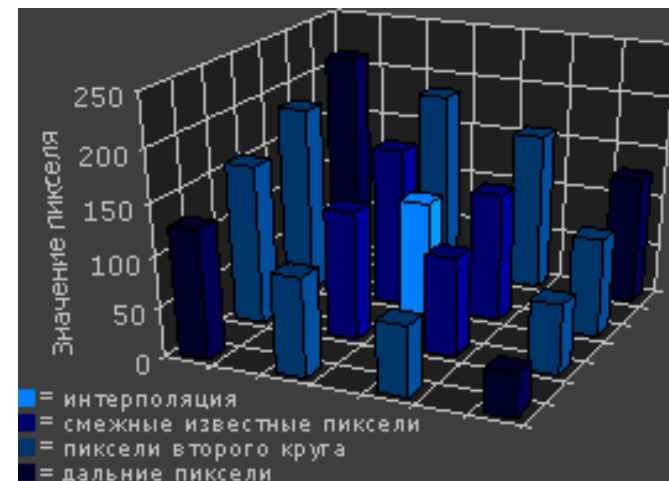
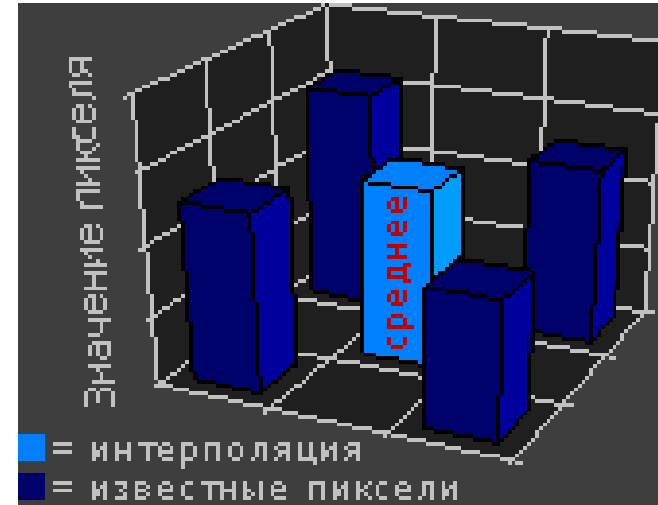
2. Исчезновение  
информативных  
пикселей при  
уменьшении.



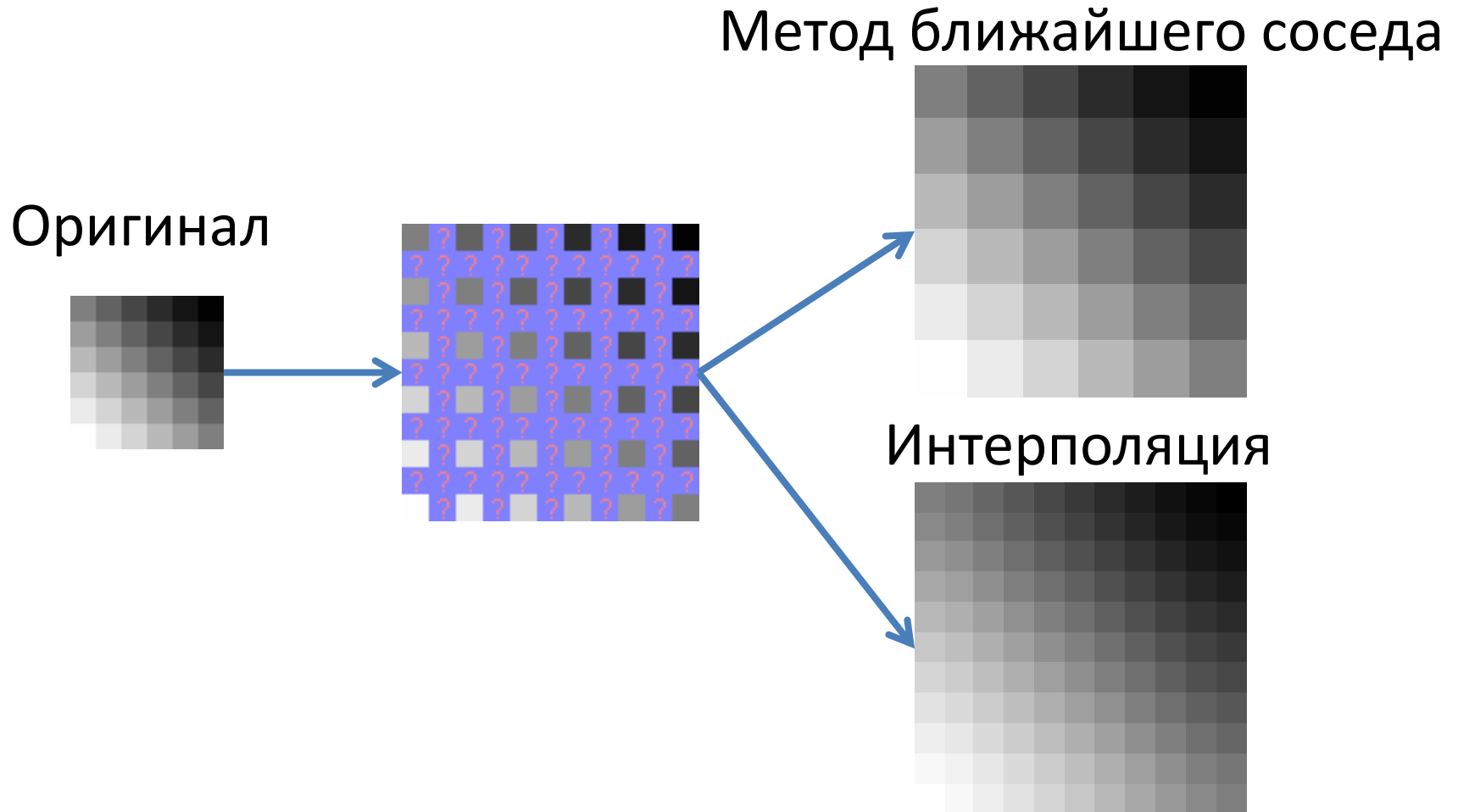
# Интерполяция

Позволяет получить изображение с более высокой точностью.

- Билинейная интерполяция – взвешенная сумма ближайших четырех пикселей исходного изображения.
- Бикубическая интерполяция – значение функции в искомой точке вычисляется через ее значения в 16 соседних точках.



# Пример масштабирования изображения







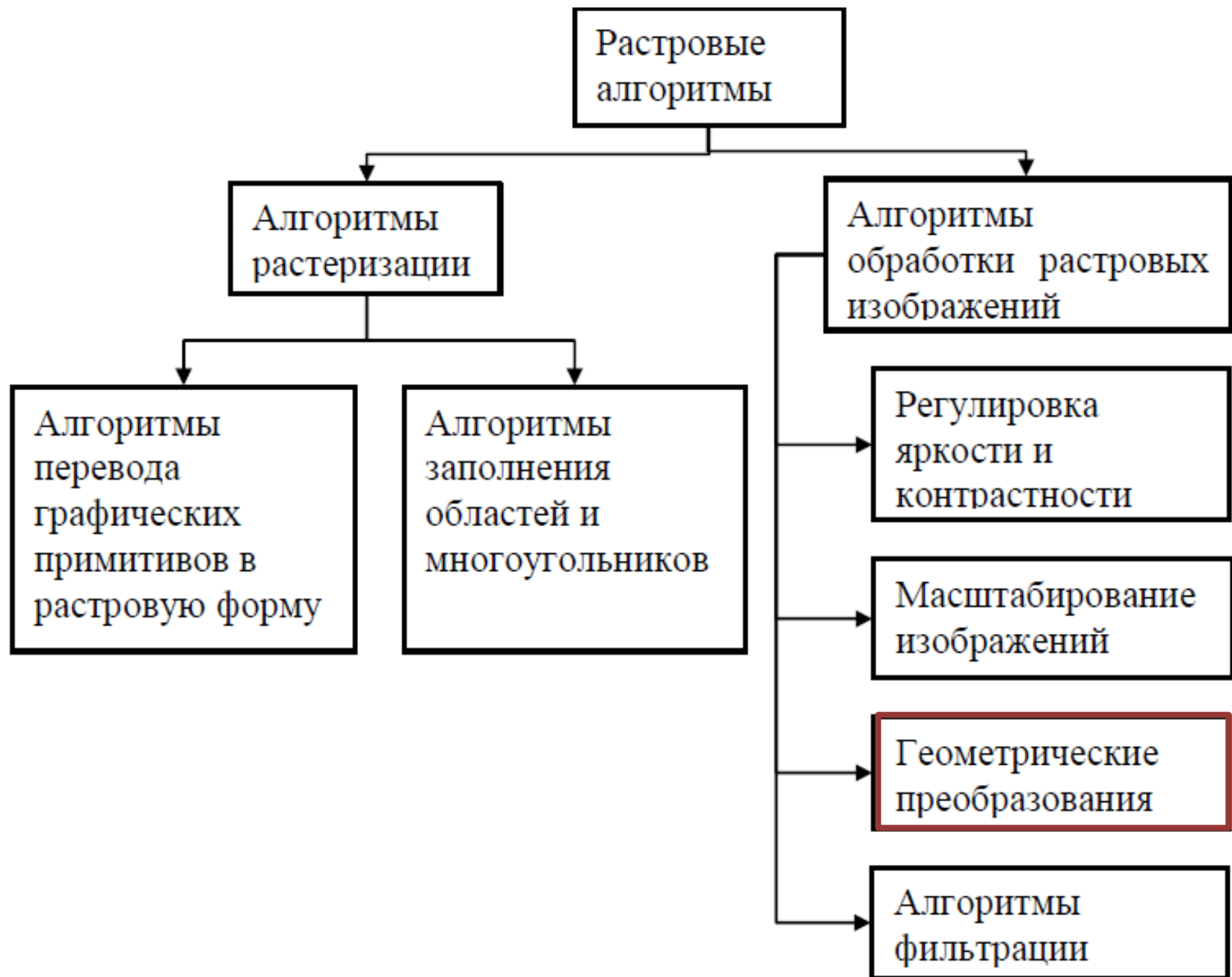
Ближ. сосед



Билинейная



Бикубическая



# Преобразование поворота

Позволяет поворачивать изображение на заданный угол.

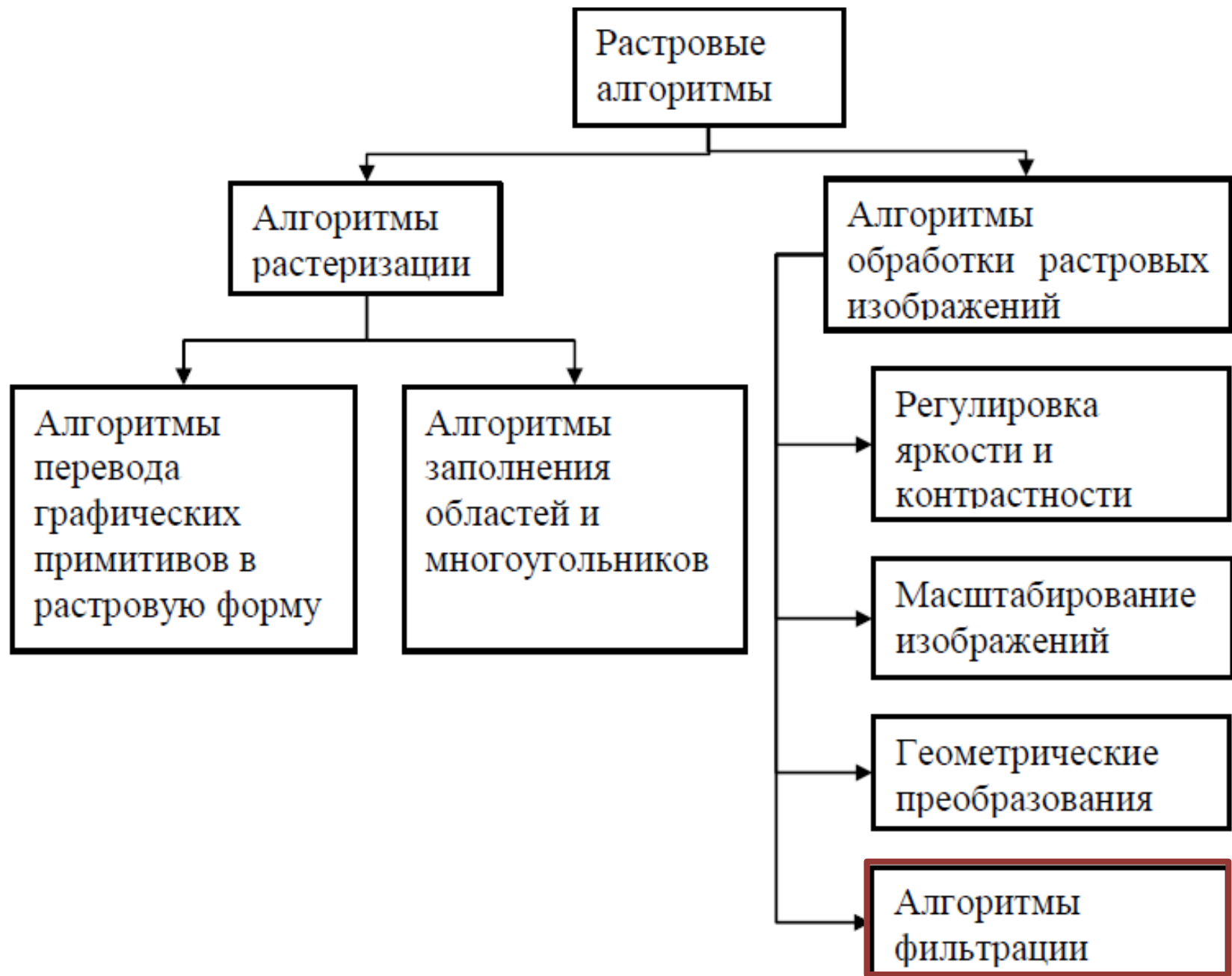
Возможны 2 варианта поворота:

1. Области изображения, вышедшие за его границы отсекаются, а незаполненные части заполняются каким-либо цветом.
2. Рассчитывает новый размер изображений на основе угла поворота таким образом, чтобы повернутое изображение целиком поместилось в новые размеры.

# Поворот растрового изображения

$$C_{new}[i][j] = \begin{cases} C_{old}[a][b], a \in [0, H_{old} - 1] \wedge b \in [0, W_{old} - 1]; \\ C, a \notin [0, H_{old} - 1] \vee b \notin [0, W_{old} - 1]; \end{cases}$$
$$a = \left\lfloor i \cdot \sin(\varphi) + \frac{H_{new}}{2} \right\rfloor; \quad b = \left\lfloor j \cdot \cos(\varphi) + \frac{W_{new}}{2} \right\rfloor;$$
$$i = \overline{0, H_{old} - 1}, \quad j = \overline{0, W_{old} - 1}.$$





# Цифровые фильтры

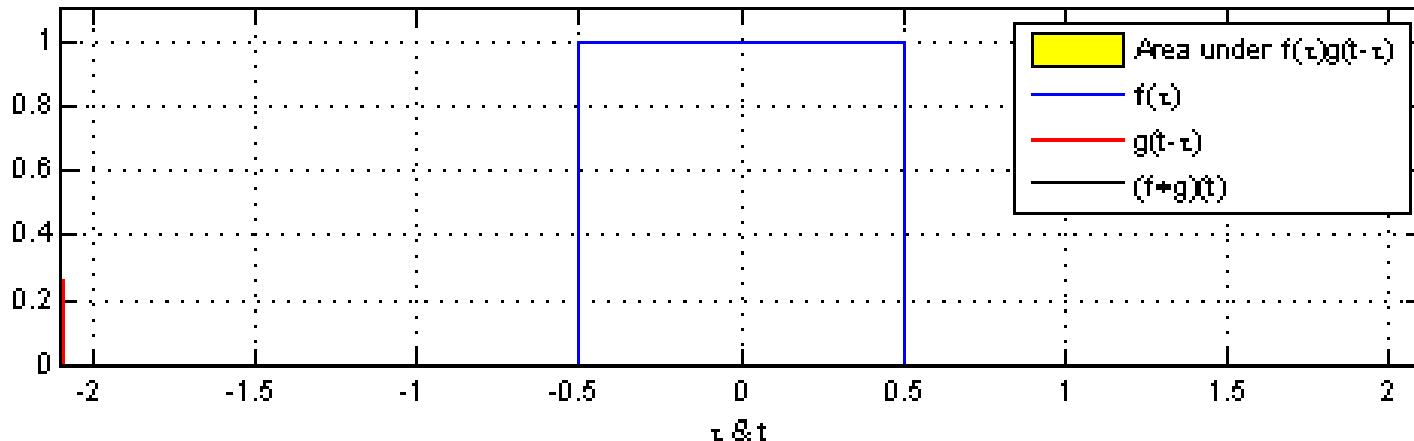
- применяются при обработке изображений;
- позволяют накладывать на изображение различные эффекты: **размытие, увеличение резкости, удаление шумов** и т.д.

Работа любых фильтров основана на понятии свёртки.

# Свёртка

**Свёртка функций** — операция в функциональном анализе, показывающая «схожесть» одной функции с отражённой и сдвинутой копией другой.

$$(f * g)(x) \stackrel{\text{def}}{=} \int_{\mathbf{R}^d} f(y) g(x - y) dy = \int_{\mathbf{R}^d} f(x - y) g(y) dy.$$



# Линейные фильтры

Пусть задано исходное полутоновое изображение  $A$ , обозначим интенсивности его пикселей  $A(x, y)$ .

Линейный фильтр определяется вещественнозначной функцией  $F$ , заданной на растре. Данная функция называется ядром фильтра, а сама фильтрация производится при помощи операции дискретной свертки (взвешенного суммирования):

$$B(x, y) = \sum_i \sum_j F(i, j) \cdot A(x + i, y + j).$$

Результатом служит изображение  $B$ .



# Пример наложения фильтра

Входное изображение

Матрица

12	14	41
43	84	24
2	1	43



0,5	0,75	0,5
0,75	1,0	0,75
0,5	0,75	0,5

—

—

Результат

—

—

$$\begin{pmatrix} 12 * 0,5 + 14 * 0,75 + 41 * 0,5 + \\ 43 * 0,75 + 84 * 1,0 + 24 * 0,75 + \\ 2 * 0,5 + 1 * 0,75 + 43 * 0,5 \end{pmatrix} \times \frac{1}{\text{div}}$$

—

—

32,41667

div = 6

# Свёртка

- Изображение представляет собой функцию яркости  $I = f(x, y)$ ;
- Вторая функция называется **ядром свертки** и представляет собой матрицу коэффициентов  $g = f(x, y)$ :

$-k/8$	$-k/8$	$-k/8$
$-k/8$	$k + 1$	$-k/8$
$-k/8$	$-k/8$	$-k/8$

Увеличение резкости

$1/9$	$1/9$	$1/9$
$1/9$	$1/9$	$1/9$
$1/9$	$1/9$	$1/9$

Размытие изображения

# Характеристики цифровых фильтров

- **Размер фильтра.** Чем больше размер фильтра, тем большее число соседних пикселей «влияют» на значение результирующего пикселя.
- **Импульсная характеристика фильтра.** Представляет собой изображение, которое получается в результате обработки черного изображения, в центре которого располагается белая точка.

# Применение цифровых фильтров

- Увеличение резкости.
- Удаление шумов.
- Выделение границ объектов.

# Условия на границе

1	5	7	3	8	5
1	1	5	2	2	2
1	1	5	2	2	2
5	5	5	1	1	1
7	7	7	1	1	1
7	7	7	1	1	1

*Исходное  
изображение*

■	■	■	■	■	■
■	3	■	■	■	■
■	■	■	■	■	■
■	■	■	■	■	■
■	■	■	■	■	■
■	■	■	■	■	■

*Результирующее  
изображение*

$1/9$	$1/9$	$1/9$
$1/9$	$1/9$	$1/9$
$1/9$	$1/9$	$1/9$

*Ядро фильтра*

# Условия на границе. Возможные решения

1. Не проводить фильтрацию для таких пикселей, обрезав изображение по краям или закрасив их, к примеру, черным цветом.
2. Не включать соответствующий пиксель в суммирование, распределив его вес  $F(i, j)$  равномерно среди других пикселей окрестности  $N(x, y)$ .
3. Доопределить значения пикселей за границами изображения при помощи экстраполяции.
4. Доопределить значения пикселей за границами изображения, при помощи зеркального отражения.

# Сглаживающие фильтры

- Сглаживающие фильтры действуют на изображение аналогично мутному стеклу: изображение становится нерезким, размытым. Простейший **прямоугольный сглаживающий фильтр** радиуса  $r$  задается при помощи матрицы размера  $(2r + 1) \times (2r + 1)$ , все значения которой равны

$$\frac{1}{(2r + 1)^2}$$

- а сумма по всем элементам матрицы равна, таким образом, единице. При фильтрации с данным ядром значение пикселя заменяется на усредненное значение пикселей в квадрате со стороной  $2r+1$  вокруг него.

# Примеры сглаживающих фильтров





# Гауссовский фильтр

- Гауссовский фильтр – это линейный фильтр имеющий следующее ядро:

$$F_{gauss}(i, j) = \frac{1}{2\pi\sigma^2} \exp\left(-\frac{i^2 + j^2}{2\sigma^2}\right).$$

- Где  $\sigma^2$  – дисперсия случайной величины
- Гауссовский фильтр имеет ненулевое ядро бесконечного размера. Однако ядро фильтра очень быстро убывает к нулю при удалении от точки  $(0, 0)$ , и потому на практике можно ограничиться сверткой с окном небольшого размера вокруг  $(0, 0)$  (например, взяв радиус окна равным  $3\sigma$ ).

# Контрастоповышающие фильтры

- Ядро контрастоповышающего фильтра имеет значение, большее 1, в точке (0, 0), при общей сумме всех значений, равной 1.

$$M_1^{contr} = \begin{pmatrix} 0 & -1 & 0 \\ -1 & 5 & -1 \\ 0 & -1 & 0 \end{pmatrix} \quad M_2^{contr} = \begin{pmatrix} -1 & -1 & -1 \\ -1 & 9 & -1 \\ -1 & -1 & -1 \end{pmatrix}$$

- Характерным артефактом линейной контрастоповышающей фильтрации являются заметные светлые и менее заметные темные ореолы вокруг границ.

# Пример



эффект от  
применени  
я фильтра с  
ядром

$M_2^{contr}$

# Разностные фильтры

- Разностные фильтры называют **фильтрами, находящими границы.**
- Фильтры Прюита (Prewitt) и Собеля (Sobel):

$$M_1^{prewitt} = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} -1 & 0 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \end{pmatrix} . \quad M_1^{sobel} = \frac{1}{4} \begin{pmatrix} -1 & 0 & 1 \\ -2 & 0 & 2 \\ -1 & 0 & 1 \end{pmatrix} .$$

# Пример



# Нелинейные фильтры

- Одним из примеров нелинейного фильтра является пороговая фильтрация. Результатом пороговой фильтрации служит бинарное изображение, определяемое следующим образом:

$$B(x, y) = \begin{cases} 1, & \text{если } A(x, y) > \gamma \\ 0, & \text{иначе} \end{cases} .$$