### Компьютерное Зрение Лекция №3, осень 2023

# Обработка изображений







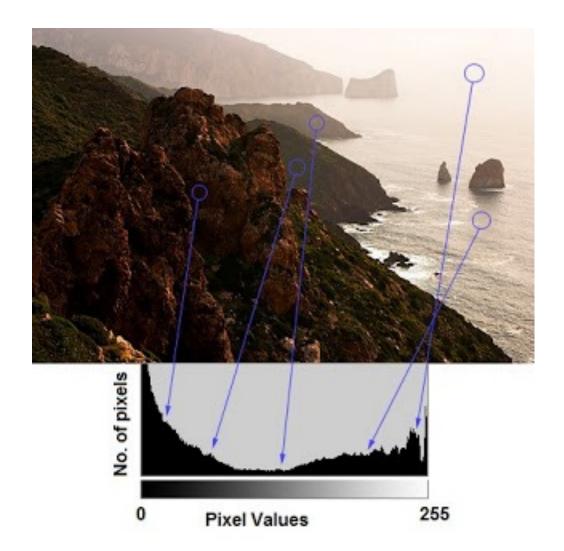
### План лекции

- Гистограммы
- Выравнивание цвета
- Бинаризация изображений
- Морфологические операции
- Пирамиды

### Гистограммы

Гистограмма фиксирует распределение уровней серого на изображении

Как часто на изображении встречается каждый уровень серого

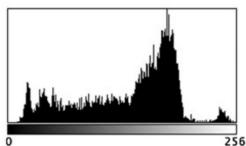


### Гистограммы

Гистограммы могут показывают локальную характеристику о распределении интенсивности изображения



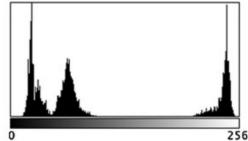




Count: 10192 Min: 9 Mean: 133.711 StdDev: 55.391

Max: 255 Mode: 178 (180)

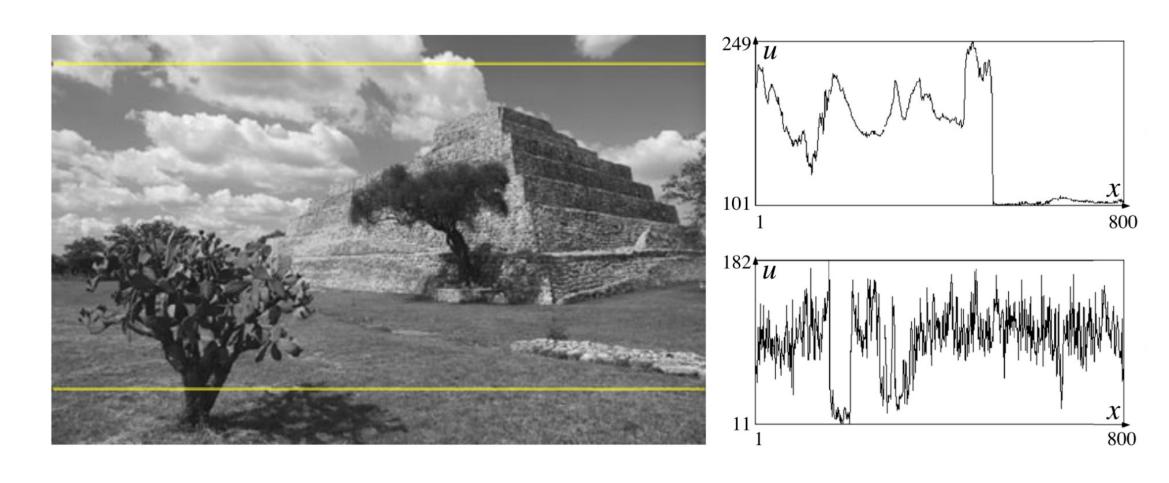




Count: 10192 Mean: 104.637 StdDev: 89.862

Min: 11 Max: 254 Mode: 23 (440)

### Гистограммы



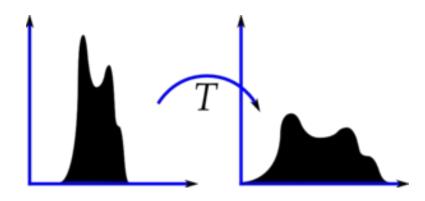
### Выравнивание цвета





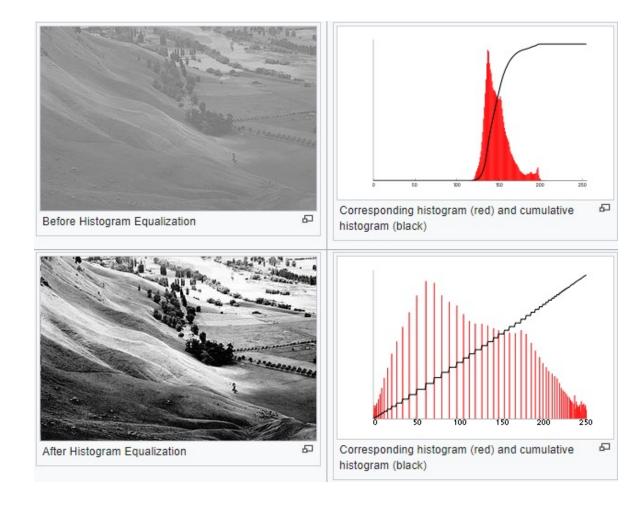
### Линейная коррекция яркости

Хотим изменить распределение значений пикселей с помощью преобразования **T**:

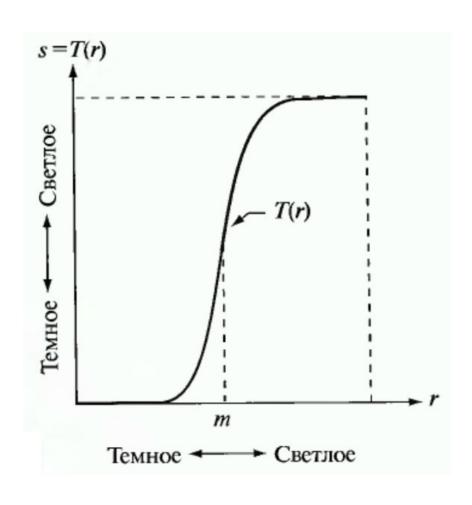


Линейное преобразование:

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



# Нелинейная коррекция яркости







### Гамма коррекция

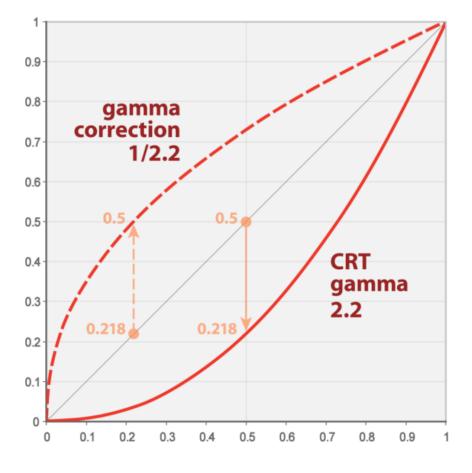
$$Y = c * X^{\gamma}$$





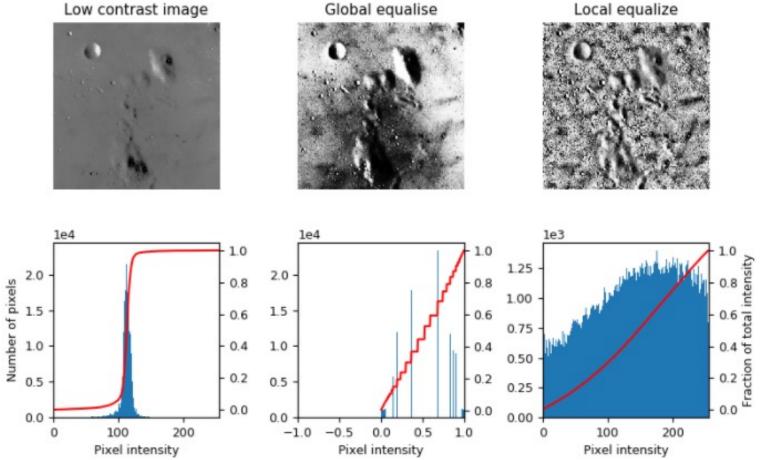




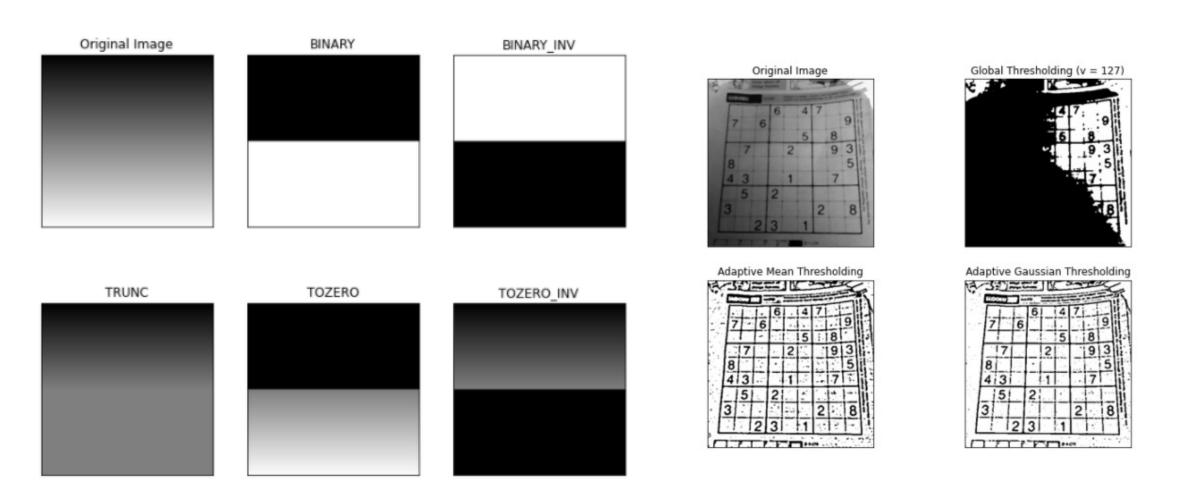


### Адаптивная нормализация гистограмм

Алгоритм нормализации гистограмм изображений - contrast limited adaptive histogram equalization (CLAHE)



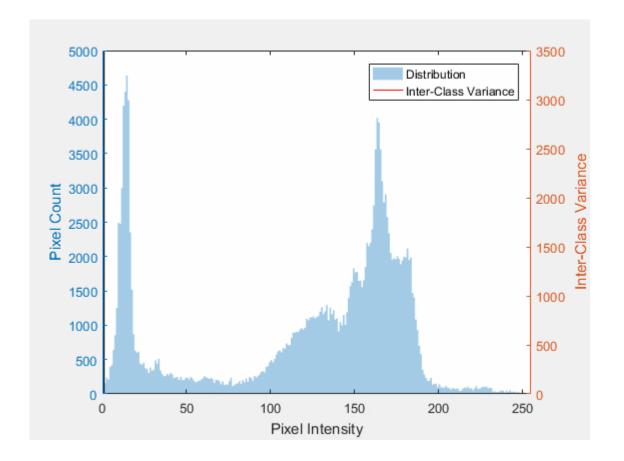
### Бинаризация изображений



### Алгоритм Оцу

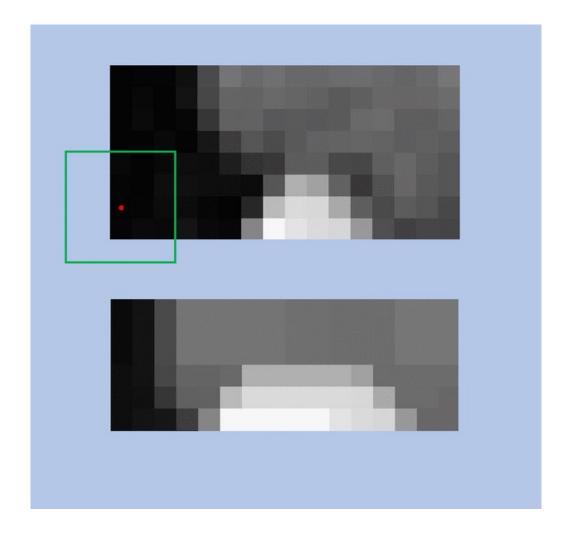
Метод Оцу ищет порог, уменьшающий дисперсию внутри класса, которая определяется как взвешенная сумма дисперсий двух классов

$$\sigma_b^2(t) = \sigma^2 - \sigma_w^2(t) = \omega_1(t)\omega_2(t)[\mu_1(t) - \mu_2(t)]^2$$



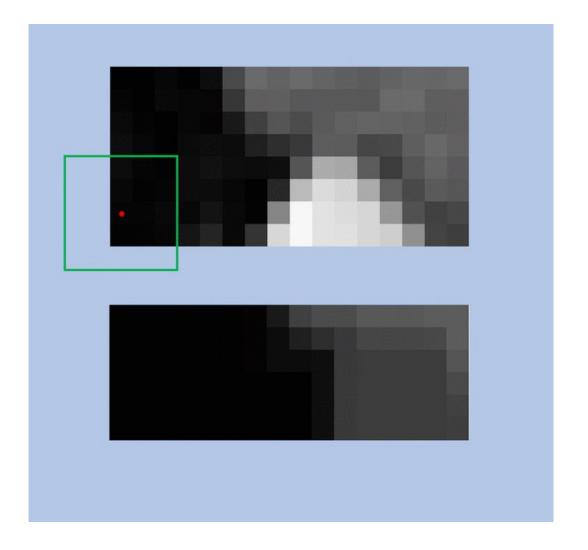
### Морфологические операции

Операция расширения (⊕)



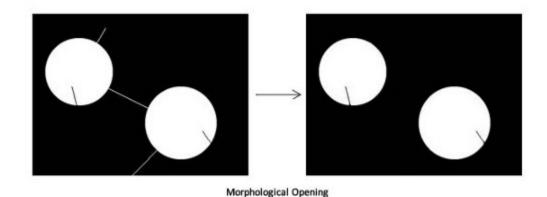
### Морфологические операции

Операция сужения (🔾)

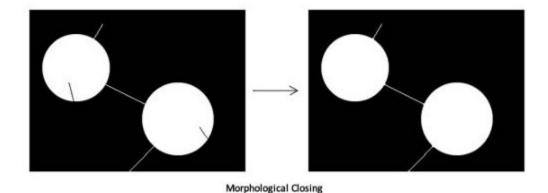


### Морфологические операции

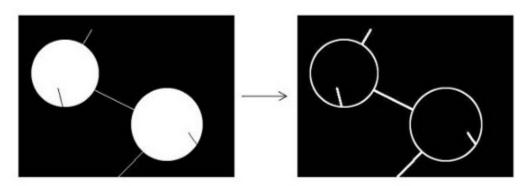
#### **1.Открытие** (A o $B=(A \ominus B) \oplus B$ )



#### 2. Закрытие (A • $B=(A \bigoplus B) \bigoplus B$ )

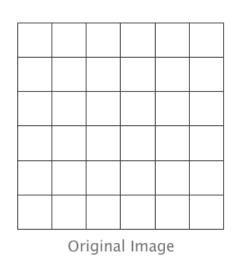


3. Градиент

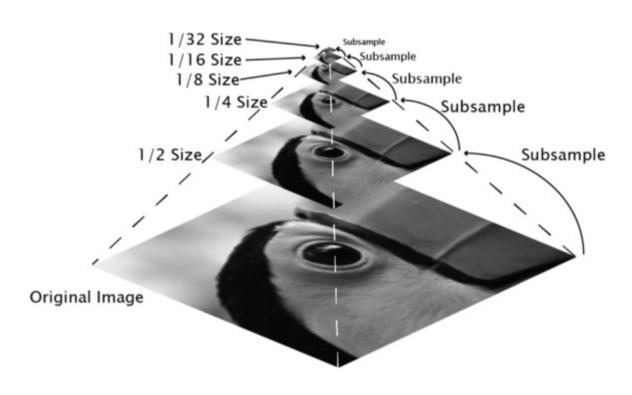


Morphological Gradient

### Пирамиды изображений



Для подвыборки мы берем каждый второй пиксель из исходного изображения и создаем новое изображение в два раза меньшего размера.

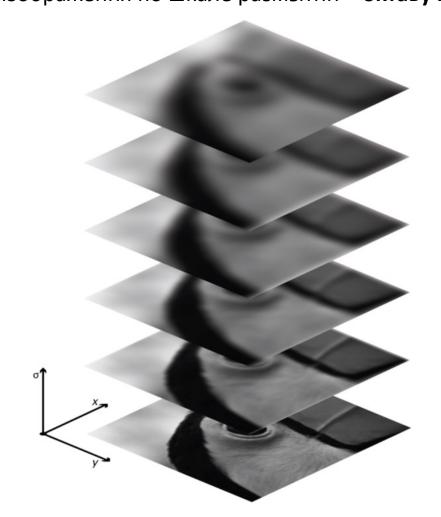


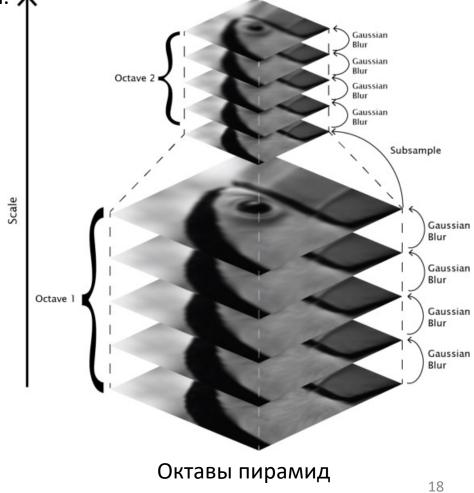
Субдискретированные изображения

Достигается эффект масштабирования изображений!

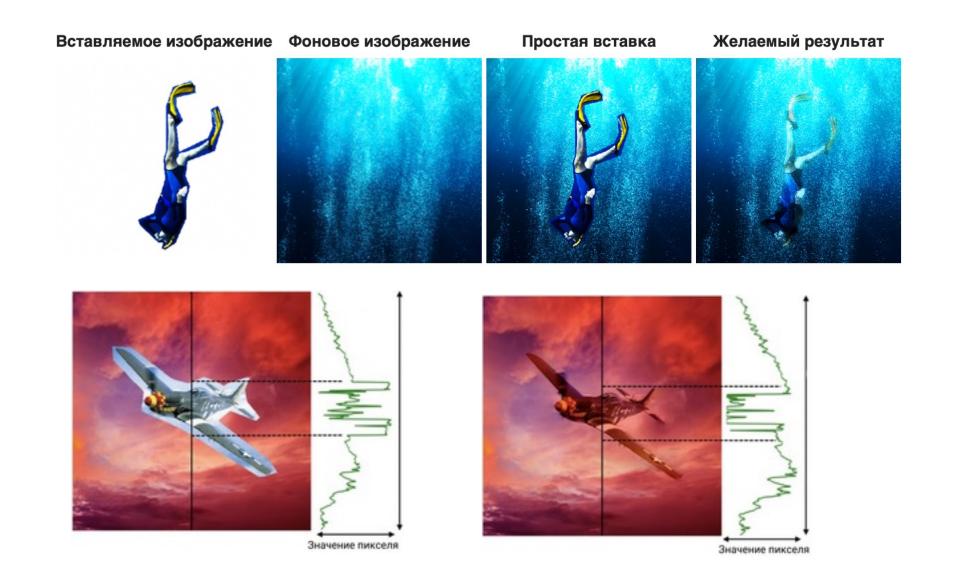
### Пирамиды Гаусса

Может варьировать значение сигмы в распределении Гаусса и получать изображения по шкале размытий — **октаву пирамиды**. **^** 

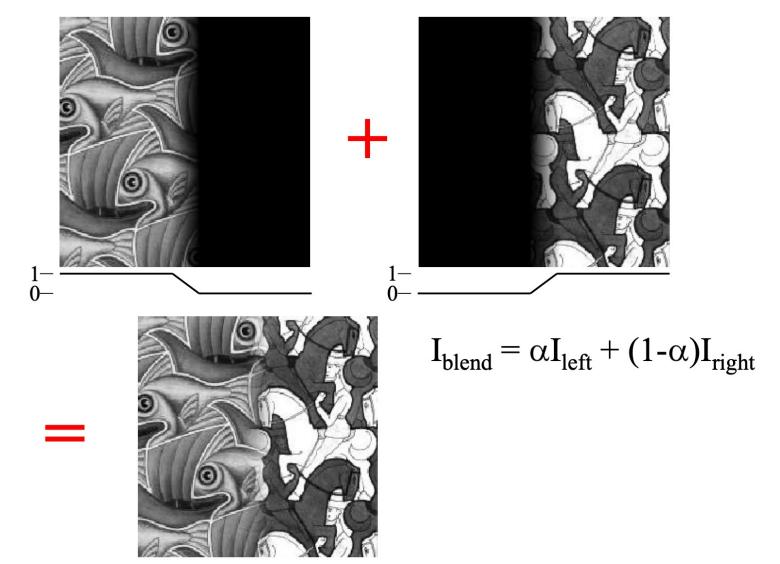




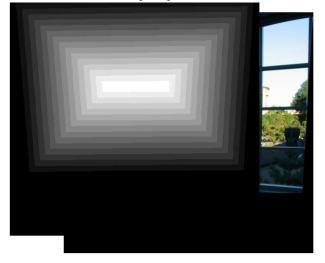
### Совмещение изображений

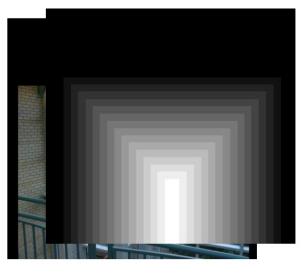


### Альфа блендинг

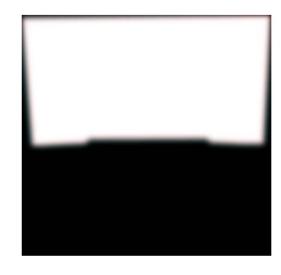


## Альфа блендинг





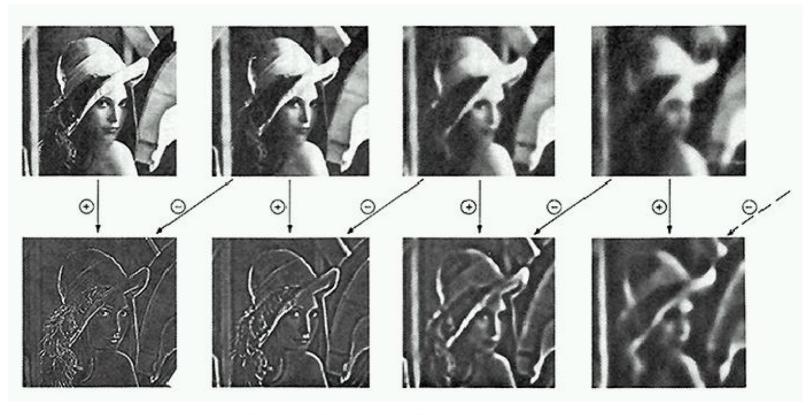
Distance transform



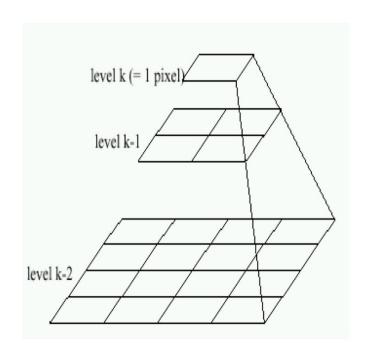


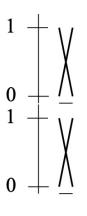
Alpha = blurred

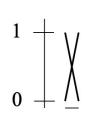
### Lowpass Images

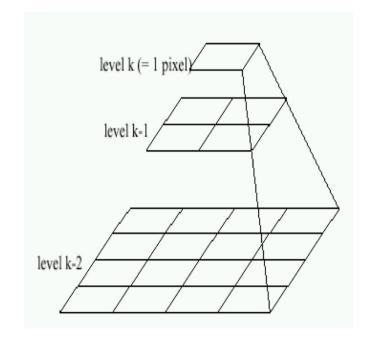


Bandpass Images





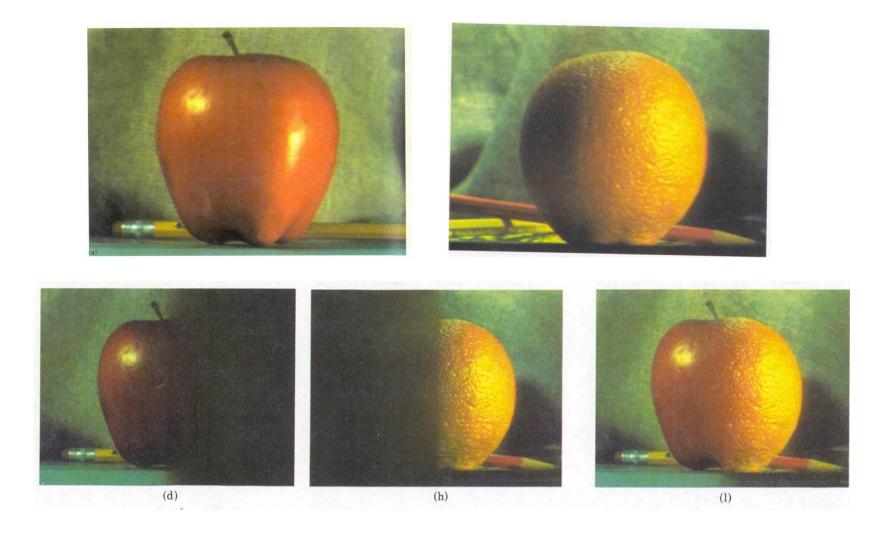


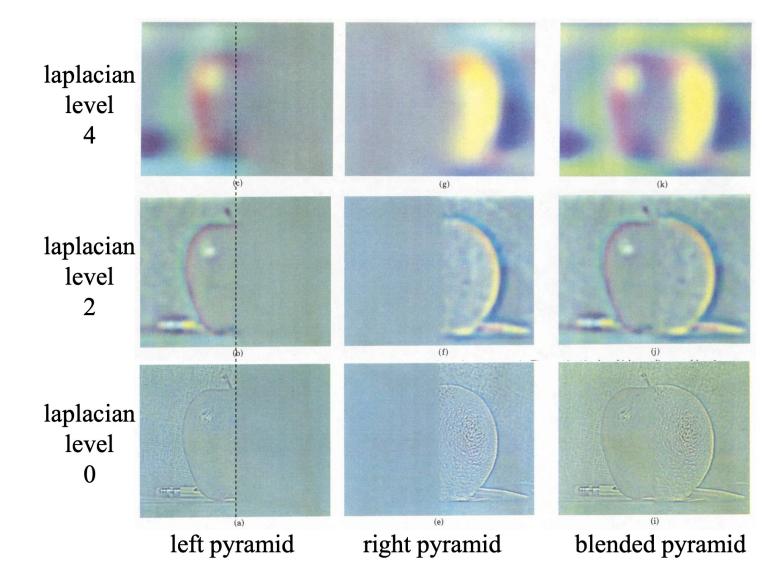


Left pyramid

blend

Right pyramid





### Блендинг Пуассона

Пусть замкнутое множество  $P \subset \mathbb{R}2$  — область, на которой определено изображение S, а замкнутое множество  $\Omega \subset P$  с границей  $\partial \Omega$  и внутренностью  $int(\Omega)$  — область вставки изображения I.

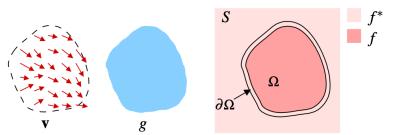
Пусть fS — скалярная функция, определенная на  $P\setminus int(\Omega)$ , задает фоновое изображение S;

f — неизвестная скалярная функция (блендинг в области вставки).

vI — векторное поле, определенное на  $\Omega$ .

$$\min_{f} \iint_{\Omega} |\nabla f - v_{I}|^{2},$$
где  $f|_{\partial\Omega} = f_{S}|_{\partial\Omega}.$ 

 $abla^2 f = 
abla^2 f_I$  на  $\Omega, f|_{\partial\Omega} = f_S|_{\partial\Omega},$  где  $abla^2$  — оператор Лапласа.



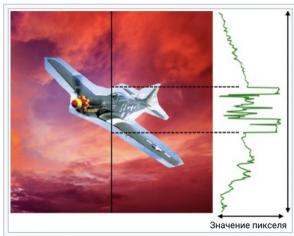


Рисунок 1.1: Пример перепада яркости  $\Box$  при простой вставке[1]

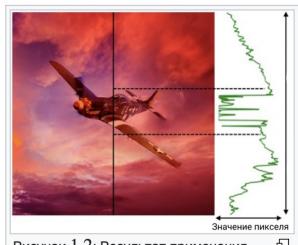


Рисунок 1.2: Результат применения блендинга Пуассона<sup>[1]</sup>

### Заключение

• Изучили гистограммы изображений и методы выравнивания контрастности и цветокоррекции изображений

• Познакомились с морфологическими операциями

• Рассмотрели пирамиды изображений