6. Реализовать метод вычисления градиента статистических моментов изображений с использованием встроенных функций свертки.

# Исходные данные:

- Описание алгоритма
- Тестовые изображения
- Готовая базовая реализация метода с проходом по пикселам изображения при помощи оператора *for*.

#### Мотивация:

Как известно, интерпретаторы (такие как python или matlab) в целом значительно уступают компилируемым языкам программирования в скорости работы. Разница в производительности может быть особенно велика в ряде задач обработки изображений, где в ходе выполнения алгоритма однотипные вычисления производятся для каждого пиксела большого изображения. Но в некоторых задачах есть возможность значительно ускорить базовую реализацию алгоритма, избежав проходов по всем пикселам изображения за счет использования встроенных прекомпилированных функций интерпретатора (сверток, бинарных операций, поэлементных сложений/умножений и т.д.). Это и предлагается сделать в данной работе на примере одного из вариантов метода обобщенного градиента.

## Ход работы:

- Ознакомиться с описанием метода (.PDF) и с его базовой реализацией (.ipynb).
- С использованием встроенных функций (например, процедуры свертки scipy.signal.convolve2d) для окна радиуса r=20 реализовать:
  - (а) метод вычисления градиента среднего значения;
  - (b) метод вычисления градиента стандартного отклонения;
  - (с) метод вычисления градиента асимметрии.
- Оценить время выполнения быстрых реализаций:
  - (a) для градиента среднего значения на test\_image\_1;
  - (b) для градиента стандартного отклонения на test\_image\_2;
  - (c) для градиента асимметрии на test image 2;
- Сравнить время выполнения с базовой реализацией

#### Как понять, что метод реализован правильно:

- В реализации не должно быть прохода по пикселам изображения, например при помощи циклов for, while, ...
- Результат работы алгоритма должен в точности совпадать с его базовой реализацией (для этого значения результирующей карты градиента на краях нужно занулить)
- Ускорение работы алгоритма, особенно при вычислении карты градиента асимметрии для  $test\_image\_2$  (ускорение в  $^{\sim}10$  раз).

### Описание метода

Построение карты градиента — очень распространенная задача в области обработки изображений. В некоторых задачах важно знать направление вектора градиента изображения, в некоторых — только величину. Для вычисления градиента могут использоваться различные операторы, один из наиболее распространенных — <u>оператор Собеля</u> (Sobel operator).

$$L_{x} = \begin{bmatrix} -1 & 0 & +1 \\ -2 & 0 & +2 \\ -1 & 0 & +1 \end{bmatrix} \times L, \quad L_{y} = \begin{bmatrix} +1 & +2 & +1 \\ 0 & 0 & 0 \\ -1 & -2 & -1 \end{bmatrix} \times L,$$

где  $L_{\rm x}$  и  $L_{\rm y}$  — составляющие градиента вдоль соответствующих осей, L — исходное изображение. Величина градиента при этом вычисляется по формуле  $L_{\rm g} = \sqrt{{L_{\rm x}}^2 + {L_{\rm y}}^2}$  .

Одной из типовых задач, использующих вычисление градиента, является задача выделения границ на изображении.

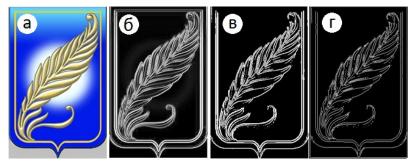


Рис. 1 - Выделения границ:

а) исходное изображение; б) карта величины градиента; в) бинаризованное изображение; г) уточнённые границы (скелетизация)

Однако подобные операторы, использующие малые окна размером 3×3, подходят не для всех задач из-за высокой чувствительности к шумам. Так на незашумленном изображении (рис. 2a) граница выделяется достаточно хорошо (рис. 2б), в то время как при наличии сильного шума (рис. 2в) на карте градиента граница не видна (рис. 2г).

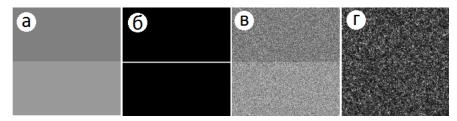
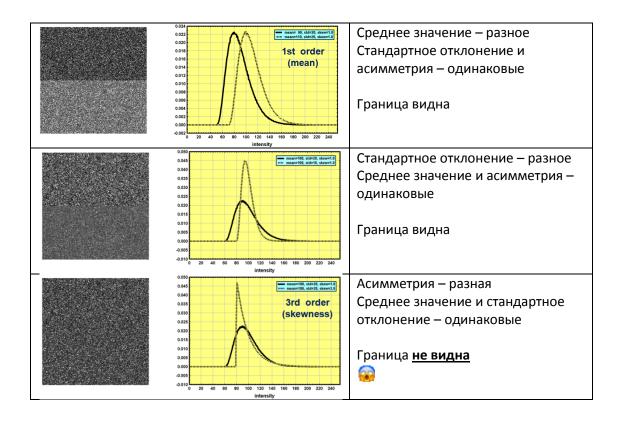


Рис. 2 – Выделение границы на тестовом изображении:

а) исходное изображение; б) карта величины градиента;

в) зашумленное изображение; г) карта величины градиента зашумлённого изображения

Также существуют задачи, в которых на изображениях нужно выделить неявные/скрытые границы областей, которые в некоторых случаях могут быть не видны человеческому глазу.



Специально для таких задач был предложен метод «Обобщенного градиента» (изначально – «Классификационный градиент», Kovalev V.A., Petrou M., ICPR-06). Основными особенностями метода являются (А) использование круглых (в 3D — сферических) скользящих окон большого радиуса и (Б) сравнение двух выборок пикселов в противоположных половинах окна **произвольным** образом. То есть, для вычисления величины градиента вдоль выбранной оси может быть использован любой способ сравнения двух выборок чисел: статистический t-тест Стьюдента, разница статистических моментов, расстояние между гистограммами, точность классификации и др. Абсолютная величина градиента при этом определяется аналогичным образом:  $|G| = \sqrt{D_x^2 + D_y^2}$ . В рамках данной лабораторной работы рассматривается только вариант метода обобщенного градиента, основанный на вычислении статистических моментов первых трех порядков: среднего значения, стандартного отклонения и асимметрии.

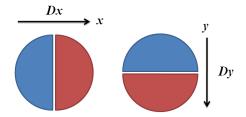
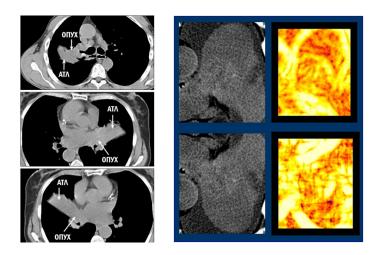


Схема двумерного скользящего окна

Подобная методика <u>показала свою полезность</u> в некоторых задачах, связанных с подсветкой невидимых и неявных границ на трехмерных изображениях компьютерной томографии.



Выделение неявных границ между опухолью и ателектазом легкого на КТ-изображениях; справа – цветокодированные карты величины обобщенного градиента

### Исходные данные

В лабораторной работе используются два тестовых изображения с неявной/невидимой границей. Первое тестовое изображение — участок слоя трехмерного КТ-изображения фантома. На изображении присутствует неявная граница между желатином и водой с растворенным контрастирующим веществом.

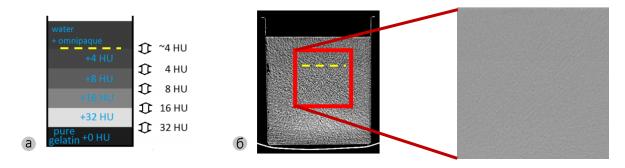


Схема (a), слой КТ-изображения фантома (б) и участок слоя в качестве тестового изображения *test\_image\_1* 

Второе тестовое изображение — синтетическое изображение с невидимым объектом (прямоугольником). Распределения яркостей пикселов фона и объекта здесь имеют одинаковые средние значения и стандартное отклонение, но разную асимметрию (фон — 0, объект — 0.5).

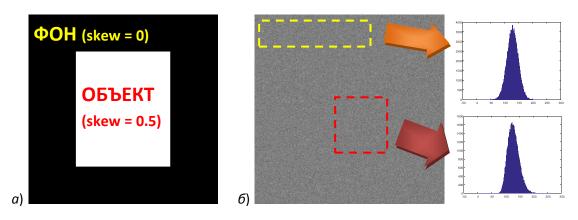


Схема тестового изображения (a) и само изображение test\_image\_2 (б)