

Индекс структурированности

Александр Абгарян, `abgarian.aa@phystech.edu`

7 апреля 2024 г.

План презентации

- 1 Идея решения
- 2 Основные определения
- 3 Индекс структурированности
- 4 Корректность введенного индекса

Репозиторий с проектом



Задача: дано одноканальное изображение. Нужно определить его *индекс структурированности* — число, низкие значения которого соответствуют изображениям с очевидной структурой, высокие — случайному шуму без явной пространственной структуры. Чтобы определить индекс, нужно ответить на два вопроса:

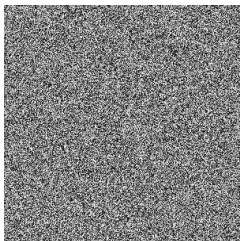
- Что такое шум?
- Чем отличается шум от незашумленного изображения?

Что такое шум?

Цвете пикселя черно-белого изображения I размера $w \times h$ задается функцией цвета пикселя: $X : I \rightarrow \{0, 1, \dots, 255\}$. В таком случае, из физических соображений, для шума должно выполняться:

$$\langle X \rangle \approx 255/2 = 127.5$$

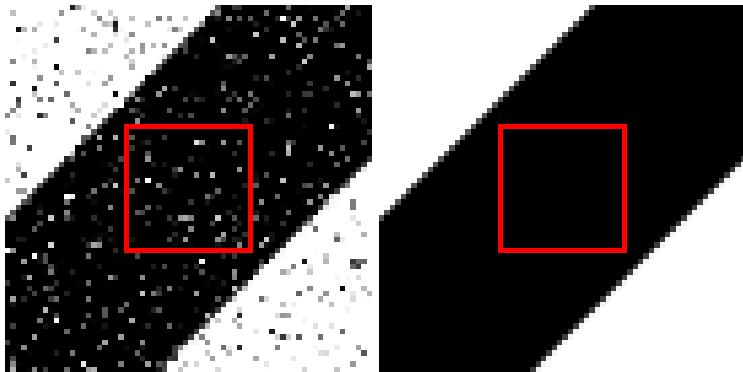
что характеризует его *случайный характер*. При этом дисперсия зашумленного изображения будет порядка $D \approx 5461.25$:



$$\langle X \rangle = 127.8$$

$$D = \langle X^2 \rangle - \langle X \rangle^2 = 5465.5$$

Шум vs незашумленное изображение



На более зашумленном изображении слева дисперсия в выделенном квадрате будет больше, чем дисперсия в том же квадрате на незашумленном изображении

Основные определения

Вместо дисперсии будем использовать конструкцию, похожую на норму в пространстве L^p :

Определение

Пусть I, J — изображения одинакового размера $w \times h$ с функциями цвета пикселя X и Y соответственно. Тогда число:

$$\rho(I, J) = \left(\frac{1}{hw} \sum_{i,j=1}^{w,h} \left| \frac{X(i,j) - Y(i,j)}{255} \right|^p \right)^{1/p} \quad (1)$$

будем называть L^p метрикой для изображений I и J .

Определение

Пусть I — изображение размера $w \times h$ с функцией цвета пикселя X . Положим $\mathcal{S} = \{S_{uv}\}_{u,v=1}^{m,n}$ — семейство непересекающихся прямоугольников, объединение которых дает изображение I . Тогда изображение J размера $w \times h$, в котором функция цвета пикселей:

$$Y(i, j) = \text{agr}(X|_{S_{uv}}), \quad (i, j) \in S_{uv}$$

где agr — некая агрегирующая функция, будем называть *пулингом* изображения I с разбиением \mathcal{S} . Обозначение: $J = \text{pool}(I, \mathcal{S}, \text{agr})$.

В качестве агрегирующей функции можно брать среднее значение avg , минимум min или максимум max .

Определение индекса структурированности

Определение

Пусть I — изображение размера $w \times h$, \mathcal{S} — его разбиение на непересекающиеся квадраты размера $k \times k$, дополненные при необходимости прямоугольниками, ρ — L^p метрика. Определим индекс структурированности как:

$$\text{IND}(I, k) = \rho(I, \text{pool}(I, \mathcal{S}, \text{avg}))$$

Алгоритм:

- Разбиваем изображение на квадраты размера $k \times k$

Определение индекса структурированности

Определение

Пусть I — изображение размера $w \times h$, \mathcal{S} — его разбиение на непересекающиеся квадраты размера $k \times k$, дополненные при необходимости прямоугольниками, ρ — L^p метрика. Определим индекс структурированности как:

$$\text{IND}(I, k) = \rho(I, \text{pool}(I, \mathcal{S}, \text{avg}))$$

Алгоритм:

- Разбиваем изображение на квадраты размера $k \times k$
- В каждом квадрате S считаем среднее значение цвета $\langle X|_S \rangle$
- В новом изображении цвет каждого пикселя в квадрате $= \langle X|_S \rangle$

Определение индекса структурированности

Определение

Пусть I — изображение размера $w \times h$, \mathcal{S} — его разбиение на непересекающиеся квадраты размера $k \times k$, дополненные при необходимости прямоугольниками, ρ — L^p метрика. Определим индекс структурированности как:

$$\text{IND}(I, k) = \rho(I, \text{pool}(I, \mathcal{S}, \text{avg}))$$

Алгоритм:

- Разбиваем изображение на квадраты размера $k \times k$
- В каждом квадрате S считаем среднее значение цвета $\langle X|_S \rangle$
- В новом изображении цвет каждого пикселя в квадрате $= \langle X|_S \rangle$
- Считаем расстояние между оригиналом и полученным изображением по формуле (1)

Свойства введенного индекса

Определим $N(q, S) = \#\{(i, j) \in S \mid X(i, j) = q\}$ — количество пикселей цвета q в квадрате $S \in \mathcal{S}$. Тогда среднее значение пикселя в квадрате S :

$$\langle X|_S \rangle = \frac{1}{|S|} \sum_{(i,j) \in S} X(i,j) = \frac{1}{|S|} \sum_{q=0}^{255} \left[\sum_{(i,j): X(i,j)=q} q \right] = \frac{1}{|S|} \sum_{q=0}^{255} N(q, S) q$$

Пользуясь полученным выражением можно найти значение индекса:

$$\text{IND}(I, k)^p = \frac{1}{hw} \sum_{S \in \mathcal{S}} \sum_{r=0}^{255} N(r, S) \left| \sum_{q=0}^{255} \frac{N(q, S)}{|S|} \frac{r - q}{255} \right|^p \quad (2)$$

Свойства введенного индекса

Пусть $(x_0, x_1, \dots, x_{255}) \in [0, 1]^{256}$ такие, что $x_0 + \dots + x_{255} = 1$. Введем функцию:

$$f(x_0, \dots, x_{255}) = \sum_{r=0}^{255} x_r \left| \sum_{q=0}^{255} x_q \frac{r-q}{255} \right|^p$$

Из определения $N(q, S)$ получаем:

$$\sum_{p=0}^{255} N(q, S) = |S| \Rightarrow \sum_{p=0}^{255} \frac{N(q, s)}{|S|} = 1$$

Взяв в качестве $x_r = N(r, S)/|S|$ получим:

$$f(S) = \sum_{r=0}^{255} \frac{N(r, s)}{|S|} \left| \sum_{q=0}^{255} \frac{N(q, s)}{|S|} \frac{r - q}{255} \right|^p$$

Тогда выражение (2) можно записать следующим образом:

$$\text{IND}(I, k) = \left(\sum_{S \in \mathcal{S}} f(S) \frac{|S|}{hw} \right)^{1/p}$$

Двухцветное изображение

Рассмотрим простейший случай: исходное изображение двухцветное, т.е. возможны лишь два цвета — 0 и 255. Тогда $\forall S \in \mathcal{S}$ и $\forall q \neq 0, 255 : N(q, S) = 0$, и функция f принимает вид:

$$f(S) = \frac{N(0, s)}{|S|} \left(\frac{N(255, s)}{|S|} \right)^p + \frac{N(255, s)}{|S|} \left(\frac{N(0, s)}{|S|} \right)^p$$

Т.к. $N(0, S) + N(255, S) = 1$ то можно записать:

$$f(S) = g \left(\frac{N(0, s)}{|S|} \right), \quad g(t) = t(1 - t)^p + (1 - t)t^p$$

Двухцветное изображение

В дальнейшем нам понадобится

Утверждение

$g(t)$ выпукла при $p = 1, 2, 3$. Также при этих значениях p :

$$\max_{t \in [0,1]} g(t) = 2^{-p}$$

Из этого утверждения следует:

$$\begin{aligned} \text{IND}(I, k) &= \left(\sum_{S \in \mathcal{S}} g\left(\frac{N(0, s)}{|S|}\right) \frac{|S|}{hw} \right)^{1/p} \leq \left(\frac{1}{hw} \sum_{S \in \mathcal{S}} \frac{|S|}{2^p} \right)^{1/p} = \\ &= \frac{1}{2} \left(\frac{1}{hw} \sum_{S \in \mathcal{S}} |S| \right)^{1/p} = \frac{1}{2} \end{aligned}$$

Дадим формальное определение шума

Определение

Будем говорить, что изображение I является *случайным*, если при генерации изображения цвет пикселя определяется случайно:

$$X(i, j) = \begin{cases} 0, & p_0(i, j) \\ 1, & p_1(i, j) \\ \vdots & \\ 255, & p_{255}(i, j) \end{cases}$$

где $p_k(i, j)$ — вероятность того, что пиксель (i, j) будет покрашен в цвет k . При этом выполняется $p_0(i, j) + p_1(i, j) + \dots + p_{255}(i, j) = 1$.

Корректность введенного индекса

Определение

Случайное изображение I будем называть *шумом*, если для любого пикселя (i, j) и цвета k : $p_k(i, j) = 1/256$.

Утверждение

Пусть I — шум. Тогда в среднем, при размерности метрики p значение его индекса:

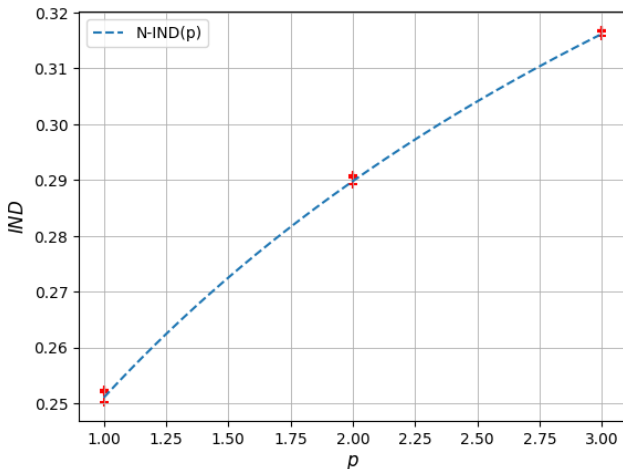
$$\text{IND}(I, k) = \text{N-IND}(p) = \frac{1}{255} \left(\frac{1}{128} \sum_{n=0}^{127} (127.5 - n)^p \right)^{1/p}$$

Получаем, что индекс шума не зависит ни от размеров изображения, ни от размера пулинга. Для $p = 1, 2, 3$ получаем:

$$\text{N-IND}(1) \approx 0.25; \quad \text{N-IND}(2) \approx 0.29; \quad \text{N-IND}(3) \approx 0.32$$

Проверка утверждения об индексе шума

Для случайно сгенерированного шума проверим, что $\text{IND}(I, k) = N - \text{IND}(p)$ не зависит от размеров окна пулинга k .



Корректность введенного индекса

Для проверки индекса структурированности введем определение зашумленного изображения:

Определение

Пусть I — изображение размера $w \times h$ с функцией цвета пикселя X . Тогда случайное изображение J такого же размера с функцией цвета:

$$Y(i, j) = \begin{cases} X(i, j), & p \\ \text{другой цвет}, & (1 - p)/255 \end{cases}$$

где p — вероятность того, что пиксель (i, j) не поменяет цвет, будем называть *зашумлением изображения I* .

Корректность введенного индекса

Корректность введенного индекса заключается в следующем: индекс зашумленного изображения будет больше индекса оригинала:

Теорема

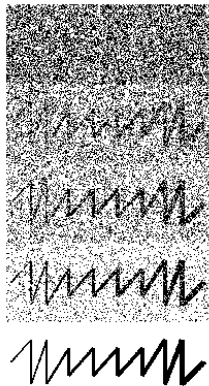
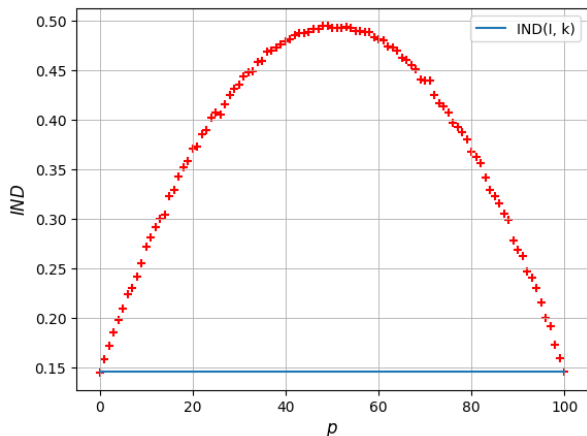
Пусть I — двухцветное изображение размера $w \times h$ с функцией цвета пикселя X . Пусть J — его зашумление с вероятностью $1 - p$, т.е. функция цвета пикселя изображения J :

$$Y(i, j) = \begin{cases} X(i, j), & p \\ 1 - X(i, j), & 1 - p \end{cases}$$

Тогда в среднем, при размерности метрики $q = 1, 2, 3$, выполняется неравенство:

$$\text{IND}(I, k) \leq \text{IND}(J, k)$$

Проверка теоремы о двухцветном изображении

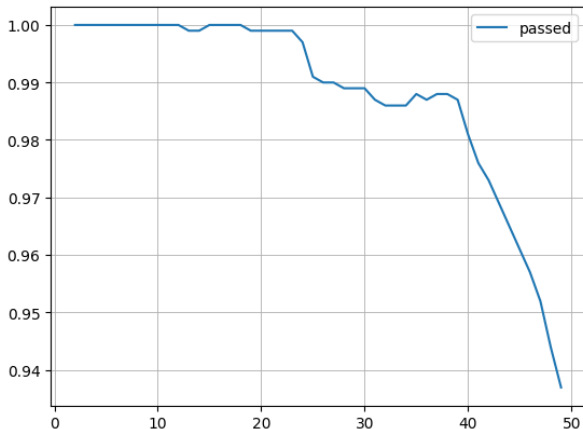


При значениях p близких к $1/2$ значение индекса $IND \approx 1/2$, что также согласуется с теорией.

Проверка корректности индекса

Датасет: 1000 черно-белых изображений размера 400×400

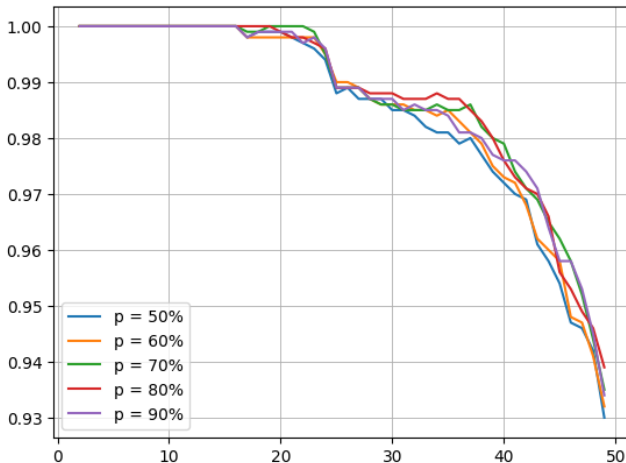
Первый тест: сравниваем индекс изображения с индексом его зашумления.



Построим зависимость процента верных ответов от размера окна пулинга.

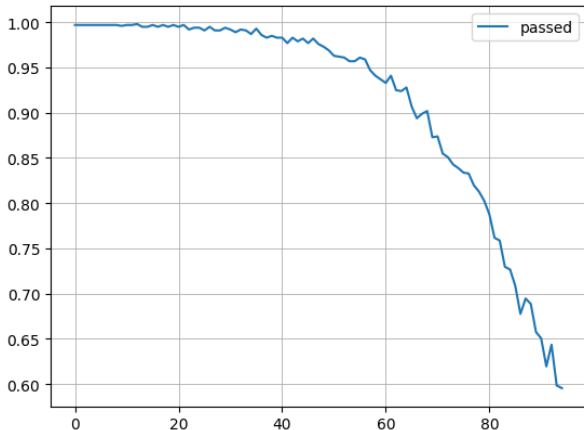
Проверка корректности индекса

На графике четко виден "провал" при размере окна пуллинга $\approx 25 = 50/2$.
При различных вероятностях зашумления он также наблюдается:



Проверка корректности индекса

Второй тест: сравниваем индекс изображения с индексом другого, случайно выбранного зашумленного изображения.



Процент угадываний в 90% достигается при вероятности зашумления $\geq 36\%$

В результате проведенного исследования был предложен метод оценки зашумленности изображения (индекс структурированности). В ходе тестов было проверено:

- 1 При небольших размерах окна пулинга (меньше четверти размеров исходного изображения) индекс верно отличает изображение от его зашумления в 99% случаев.
- 2 Было доказано, что выполняется теорема о двухцветном изображении

Также можно отметить следующие недостатки:

- 1 Долгое время работы
- 2 Плохо работает при сравнении изображения с зашумлением другого изображения (хорошая вероятность верного ответа лишь при вероятности шума не менее 36%)