

# Метод Лагранжевых релаксаций

5 января 2023 г. 1:29

Метод выбора оптимальных параметров алгоритма сжатия, т.е. когда у нас зафиксирован набор параметров, и мы их выбираем, чтобы добиться наилучшего сжатия при заданном искажении или наоборот минимизировать искажение для данного коэффициента сжатия.

Пусть имеем изображение, разделенное на неперекрывающиеся блоки, которые кодируются независимо друг от друга.

Обозначим  $r_i^{\psi_i}$  как количество бит и  $d_i^{\psi_i}$  искажение как сумму квадратов разностей для блока, когда используется вектор параметров кодирования  $\psi_i$  "пси".

Для каждого блока будет свой параметр сжатия. Определим  $\Psi = \{\psi_i\}$  как множество векторов, где  $\psi_i$  означает, что при кодировании блока  $b_i$  используется вектор  $\psi_i$ .

SSE для всего изображения:

$$d(\Psi) = \sum_{i=1}^N d_i^{\psi_i}.$$

искажение для всего изображения

Количество бит на всё изображение:

$$r(\Psi) = \sum_{i=1}^N r_i^{\psi_i}.$$

сумма бит на каждый блок

Поставим задачу: найти точку на функции скорость-искажение.

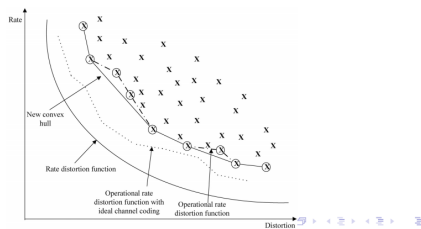
Для этого надо найти такой вектор параметров сжатия, что при нем искажение будет минимальным, а сжатие наилучшим (т.е. кол-во бит как можно меньше).

(то же на слайде)-----

Для достижения точки на функции скорость-искажение необходимо найти такой вектор параметров кодирования  $\Psi^* \in \{\Psi\}$ , что

$$\begin{cases} d(\Psi^*) = \min_{\Psi \in \{\Psi\}} d(\Psi) \\ r(\Psi^*) \leq r_{\max}, \end{cases}$$

где  $r_{\max}$  — целевое значение количества бит на изображение.



## Метод Лагранжевых релаксаций

### Теорема 1

#### Theorem

Для любого  $\lambda \geq 0$ , вектор параметров  $\Psi_\lambda^* \in \{\Psi\}$ , минимизирующий

$$d(\Psi) + \lambda \cdot r(\Psi), \quad (1)$$

является решением оптимизационной задачи, если  $r_{\max} = r(\Psi_\lambda^*)$ .

#### Доказательство.

Предположим, что утверждение не верно, и существует вектор  $\Psi \in \{\Psi\}$ , такой что  $d(\Psi) < d(\Psi_\lambda^*)$  и  $r(\Psi) \leq r(\Psi_\lambda^*)$ . Тогда  $d(\Psi) + \lambda \cdot r(\Psi) < d(\Psi_\lambda^*) + \lambda \cdot r(\Psi_\lambda^*)$ , т.е., вектор  $\Psi_\lambda^*$  не минимизирует (1), что противоречит утверждению.  $\square$

Из утверждения следует, что необходимо найти такое  $\lambda$ , что  $r(\Psi_\lambda^*) = r_{\max}$ .

Для любого  $\lambda \geq 0$  вектор параметров сжатия, минимизирующий выражение "искажение +  $\lambda$  \* кол-во бит" является решением оптимизационной задачи, если максимальное кол-во бит равно кол-ву бит для данного вектора параметров.

Т.е. надо найти такое  $\lambda$ , что максимальное кол-во бит будет равно кол-ву бит для нашего вектора параметров

### Теорема 2

#### Theorem

Допустим, что для  $\lambda_1$  и  $\lambda_2$ , векторы  $\Psi_{\lambda_1}^*$  и  $\Psi_{\lambda_2}^*$ , минимизирующие (1) найдены. Тогда, если  $r(\Psi_{\lambda_1}^*) > r(\Psi_{\lambda_2}^*)$ , то выполняется:

$$\lambda_2 \geq -\frac{d(\Psi_{\lambda_1}^*) - d(\Psi_{\lambda_2}^*)}{r(\Psi_{\lambda_1}^*) - r(\Psi_{\lambda_2}^*)} \geq \lambda_1. \quad (2)$$

#### Доказательство.

Из предыдущего утверждения следует, что

$$d(\Psi_{\lambda_1}^*) + \lambda_1 \cdot r(\Psi_{\lambda_1}^*) \leq d(\Psi_{\lambda_2}^*) + \lambda_1 \cdot r(\Psi_{\lambda_2}^*). \quad (3)$$

Из (3) и  $r(\Psi_{\lambda_1}^*) > r(\Psi_{\lambda_2}^*)$  следует, что

$$-\frac{d(\Psi_{\lambda_1}^*) - d(\Psi_{\lambda_2}^*)}{r(\Psi_{\lambda_1}^*) - r(\Psi_{\lambda_2}^*)} \geq \lambda_1.$$

Предположим, есть  $\lambda_1$  и  $\lambda_2$ , для них найдены векторы параметров сжатия, минимизирующие выражение "искажение +  $\lambda$  \* кол-во бит" согласно 1 теореме. Тогда если кол-во бит для первого вектора больше, чем для второго, то  $\lambda_2 \geq \lambda_1$ .

Доказательство.

Из первого утверждения следует, что

$$d(\Psi_{\lambda_2}^*) + \lambda_2 \cdot r(\Psi_{\lambda_2}^*) \leq d(\Psi_{\lambda_1}^*) + \lambda_2 \cdot r(\Psi_{\lambda_1}^*). \quad (4)$$

Из (4) и  $r(\Psi_{\lambda_1}^*) > r(\Psi_{\lambda_2}^*)$  следует, что

$$\lambda_2 \geq -\frac{d(\Psi_{\lambda_1}^*) - d(\Psi_{\lambda_2}^*)}{r(\Psi_{\lambda_1}^*) - r(\Psi_{\lambda_2}^*)}. \quad (5)$$

□

Функция, описывающая сжатие (кол-во бит для вектора параметров сжатия), является неубывающей от аргумента  $\lambda$ .

Еще надо ответить на вопрос, как искать кол-во бит и искажение для вектора параметров.

Нужно найти минимум выражения "искажение +  $\lambda$  \* кол-во бит" для заданного вектора.

С учетом того, что все блоки кодируются независимо, справедливо следующее равенство:

$$\min_{\Psi} \{d(\Psi) + \lambda \cdot r(\Psi)\} = \min_{\Psi} \sum_{i=1}^N (r_i^{\psi_i} + \lambda d_i^{\psi_i}) = \sum_{i=1}^N \min_{\psi_i} (r_i^{\psi_i} + \lambda d_i^{\psi_i}).$$

Поэтому, для поиска множества векторов параметров  $\Psi = \{\psi_i\}$

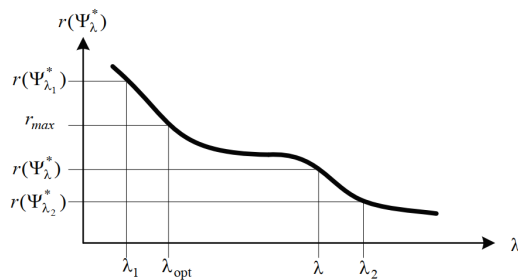
которые минимизируют (1), достаточно минимизировать  $r_i^{\psi_i} + \lambda d_i^{\psi_i}$

для каждого блока независимо. Поэтому

$$\psi_i = \arg \min_k \{r_i^k + \lambda d_i^k\}.$$

$\lambda$  знаем (это какая-то константа), надо найти подходящий квантователь, который минимизирует. Т.е. вычислить шаг квантования,  $\psi_i$  им и будет.

Т.е. для каждого квантователя пробегаем зигзагом, Хаффманом и получаем  $r$ , выполняем обратное квантование и считаем  $d$  для каждого, сравнивая с оригиналом



С учетом того, что  $r(\Psi_{\lambda}^*)$  – невозрастающая функция, для поиска  $\lambda_{opt}$  может использоваться метод деления отрезка пополам.

Метод Лагранжевых релаксаций

**Шаг 1.** Найти  $\lambda_1$  и  $\lambda_2$ , так что неравенства  $r(\Psi_{\lambda_1}^*) \leq r_{max} \leq r(\Psi_{\lambda_2}^*)$  заведомо выполняются.  $\Psi^* \leftarrow \Psi_{\lambda_1}^*$ ,  $n \leftarrow 0$ .

**Шаг 2.**

$\lambda \leftarrow \frac{\lambda_1 + \lambda_2}{2}$ . Вычислить  $r(\Psi_{\lambda}^*)$ .

Если  $r(\Psi_{\lambda}^*) \leq r_{max}$  и  $r(\Psi_{\lambda}^*) > r(\Psi^*)$ , тогда  $\Psi^* \leftarrow \Psi_{\lambda}^*$ .

$n \leftarrow n + 1$ .

**Шаг 3.**

Если  $|\lambda_1 - \lambda_2| > \varepsilon$  и  $n \leq n_{max}$ , тогда

если  $r(\Psi_{\lambda}^*) \leq r_{max}$ , тогда

$\lambda_1 \leftarrow \lambda$ ,

иначе

$\lambda_2 \leftarrow \lambda$ ,

перейти на Шаг 2.

Иначе, множество векторов параметров  $\Psi^*$  найдено.

