Фрактальное сжатие изображений. Некоторый опыт сравнения алгоритмов

Александр Бубличенко ДонНТУ, КЭМ-07М al@bliqo.com

Руководитель: В.Н. Беловодский

Основы фрактального сжатия изображений

 IFS (Iterated Function System) — система итерируемых функций (аффинных преобразований), переводящих одно изображение в другое по заданным коэффициентам преобразования.
Преобразованию подвергаются участки изображения (х координата, у координата, яркость).

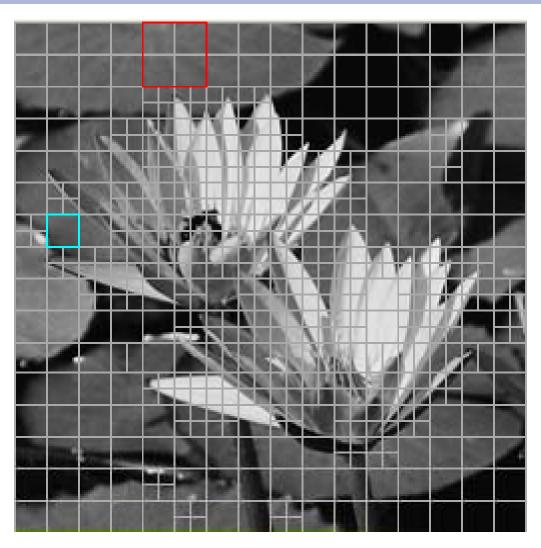
$$w \begin{pmatrix} x \\ y \\ I \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a & b & 0 \\ c & d & 0 \\ 0 & 0 & u \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x \\ y \\ I \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} e \\ f \\ v \end{pmatrix}$$

Abb. 3

Основная идея фрактального сжатия изображений

- Заключается в <u>поиске коэффициентов сжимающих</u> <u>преобразований</u>, которые отображают доменные блоки изображения в ранговые блоки.
- Доменные блоки могут пересекаться, а ранговые блоки полностью покрывают изображение и не пересекаются.
- Доменные блоки по размерам должны быть <u>больше</u> ранговых блоков.
- Полученный в результате, этот набор коэффициентов преобразований есть код изображения.
- Закодированное изображение можно декодировать путем <u>итеративного</u> применения каждого преобразования с известными коэффициентами к соответствующему участку <u>произвольного</u> начального изображения.

Отображение доменных блоков изображения в ранговые









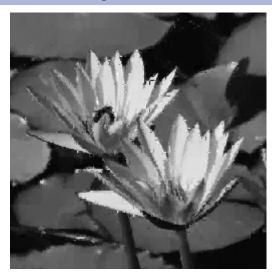
- Ранговый блок

Свойства алгоритмов фрактального сжатия изображений

- 1) высокий (от нескольких единиц до тысяч) коэффициент сжатия¹, особенно для изображений, обильных самоподобием;
- 2) время кодирования намного больше времени декодирования;
- 3) качество декодированного изображения одинаково при различных масштабах его просмотра («искусственные детали»)

1 – коэффициент сжатия характеризует во сколько раз сжатое изображение меньше исходного по объему информации

Качество декодированного изображения при различных масштабах его просмотра





- Шаг 1. В изображении f выделяют множество доменных блоков, с возможностью их перекрытия.
- Шаг 2. Изображение разбивают на не перекрывающиеся ранговые блоки $\{R_i\}$. Блоки R_i могут быть одинакового размера, но более эффективно использование адаптивного разбиения с переменным размером блоков (например, методом квадро-дерева). Это дает возможность плотно заполнять ранговыми блоками маленького размера части изображения, содержащие мелкие детали.

Шаг 3. Для каждого рангового блока перебирают все доменные блоки. При этом над доменами выполняют операции изменения ориентации (всего 8, включая исходную ориентацию без изменений). При каждом из вариантов ориентации домен сжимают до размеров рангового блока и вычисляют оптимальные значения коэффициентов a_{ij} и b_{ij} преобразования

$$w_{ij}(d_{xy}) = a_{ij} \cdot d_{xy} + b_{ij}$$

методом наименьших квадратов для получения наилучшего соответствия ранговому блоку. Где $r_{xy} \in R_i$, $d_{xy} \in D'_{ij}$, D'_{ij} — i-ый доменный блок в j-ой ориентации, сжатый до размеров рангового блока.

Шаг 3 (продолжение). Далее вычисляют нормированное значение параметра

$$k_{ij} = \sum_{R_i} |w_{ij}(d_{xy}) - r_{xy}| / (N_{R_i} \cdot 256)$$

который характеризует соответствие преобразованного (с вычисленными коэффициентами) i-го доменного блока D'_{ij} в его j-ой ориентации ранговому блоку R_i .

Где:

 N_{R_i} — количество пикселей в ранговом блоке, $r_{\mathrm{xy}} \in R_i$, $d_{\mathrm{xy}} \in D_{ij}'$

- Шаг 3 (продолжение). Если для некоторого *i*-го домена и его *j*-ой ориентации значение k_{ij} не превышает заданной допустимой погрешности (например, $k_{ij} \le 0.05$), то процедуру перебора доменов останавливают, рассматриваемый ранговый блок считают покрытым *i*-ым доменным блоком в его *j*-ой ориентации и переходят к обработке следующего ранга. Если после перебора всех доменных блоков не нашлось таких, значения k_{ij} которых не превышают значение заданной допустимой погрешности, то делается проверка находится ли рассматриваемый ранговый блок на максимально допустимом уровне разбиения рангов.
- Если нет, то этот ранговый блок разбивают на меньшие блоки и проводят данный шаг алгоритма для них.
- Если да, то из всех доменов выбирают тот домен и его вариант ориентации D_{ij} , значение k_{ij} которого является минимальным среди остальных, и считают рассматриваемый ранговый блок покрытым этим доменом.

Недостаток:

для каждого рангового блока Ri алгоритм перебирает все доменные блоки и все варианты их ориентации, проводя над каждым занимающие много машинного времени попиксельные операции изменения ориентации и нахождения коэффициентов преобразования

- FE Feature Extraction (выделение особенностей)
- выделение <u>5 характеристик</u>, характеризующих доменные и ранговые блоки:
- 1) Стандартное отклонение
- 2) Асимметрия
- 3) Межпиксельная контрасность
- 4) Коэффициент бета (β) (насколько сильно отличаются значения пикселей от значения центрального пикселя)
- 5) максимальный градиент (g)
- первоначально, проводится сравнение доменов и рангов именно по этим характеристикам, что значительно сокращает (в десятки раз) последующий объем вычислений, по сравнению с базовым алгоритмом.

1) Стандартное отклонение:

$$\sigma = \sqrt{\frac{\sum_{I} (p_{x,y} - \mu)^2}{N_I}}$$

2) Асимметрия:

$$a = \frac{\sum_{I} (p_{x,y} - \mu)^3}{N_I \cdot \sigma^3}$$

Где: I — сегмент изображения, N_I — количество пикселей в сегменте I, $p_{x,y}$ — значение пикселя в точке (x, y), μ — среднее значение пикселя в сегменте I;

3) Межпиксельная контрастность:

$$c = \frac{\sum_{I} |p_{x,y} - p_{x-d,y}| + |p_{x,y} - p_{x,y-d}|}{N_{I}}$$

Где: I — сегмент изображения, N_I — количество пикселей в сегменте I, $p_{x,y}$ — значение пикселя в точке (x, y), μ — среднее значение пикселя в сегменте I, d — константа - расстояние (в пикселях) до соседнего пикселя;

 Коэффициент бета (β), характеризующий насколько сильно отличаются значения пикселей от значения центрального пикселя:

$$\beta = \frac{\sum_{x=1}^{I_W} \sum_{y=1}^{I_H} \left(\omega - \sqrt{\left(x - \frac{I_W}{2} \right)^2 + \left(y - \frac{I_H}{2} \right)^2} \right) \cdot \left(p_{x,y} - \mu \right)}{\sum_{x=1}^{I_W} \sum_{y=1}^{I_H} \left(\omega - \sqrt{\left(x - \frac{I_W}{2} \right)^2 + \left(y - \frac{I_H}{2} \right)^2} \right)^2}$$

Где: I — сегмент изображения, μ — среднее значение пикселя в сегменте I, d — константа - расстояние (в пикселях) до соседнего пикселя, ω :

$$\omega = \frac{\sum_{x=1}^{I_W} \sum_{y=1}^{I_H} \sqrt{\left(x - \frac{I_W}{2}\right)^2 + \left(y - \frac{I_H}{2}\right)^2}}{N_I}$$

5) Максимальный градиент (g) — максимум из горизонтального (h) и вертикального (v) градиентов $g = \max(v, h)$

$$h = \frac{\sum_{x=1}^{I_W} \sum_{y=1}^{I_H} \left(x - \frac{I_W}{2} \right) \cdot \left(p_{x,y} - \mu \right)}{\sum_{x=1}^{I_W} \sum_{y=1}^{I_H} \left(x - \frac{I_W}{2} \right)^2} \qquad v = \frac{\sum_{x=1}^{I_W} \sum_{y=1}^{I_H} \left(y - \frac{I_H}{2} \right) \cdot \left(p_{x,y} - \mu \right)}{\sum_{x=1}^{I_W} \sum_{y=1}^{I_H} \left(y - \frac{I_H}{2} \right)^2}$$

- Шаг 1. Аналогично шагу 1 базового алгоритма.
- Шаг 2. Вычисление и хранение значений вектора характеристик для каждого доменного блока.
- Шаг 3. При обработке рангового блока сначала вычисляют его вектор характеристик. Затем вычисляют расстояния между вектором характеристик данного ранга и вектором характеристик каждого домена по формуле

$$d = \sum_{j=1}^{5} \left| f_j^R - f_j^D \right|$$

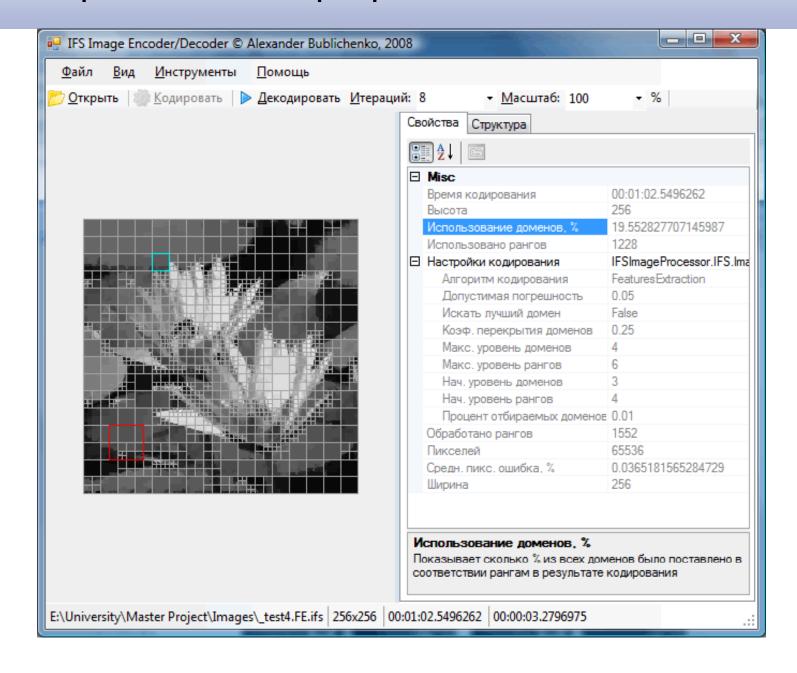
Где: f_j^R и f_j^D — это j-ые характеристики рангового и доменного блоков соответственно.

Для последующего сравнения выбирается только заданный q процент доменов (q = 2%) с минимальными значениями расстояния d к данному рангу. Последующие действия аналогичны тем, которые выполняются в шаге 3 базового алгоритма, с той лишь разницей, что при последующем переборе доменов рассматриваются только выбранные q %.

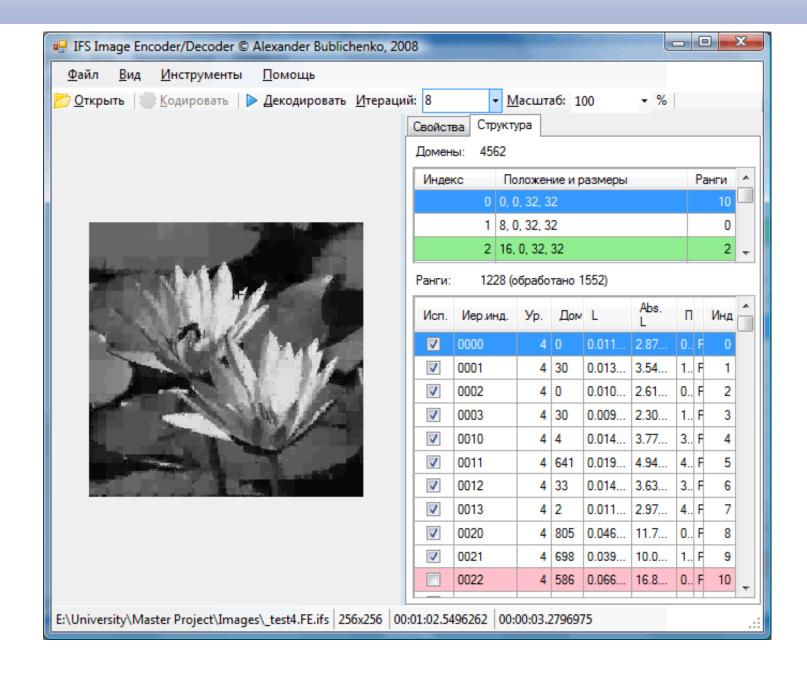
Преимущество:

• Процедура выбора только доменов с самыми близкими расстояниями вектора характеристик к рангу является своеобразным фильтром, который существенно ограничивает количество доменов для перебора и занимающих много машинного времени операций вычисления коэффициентов преобразования.

Разработанное программное обеспечение



Разработанное программное обеспечение



Сравнительный анализ алгоритмов. Эксперименты

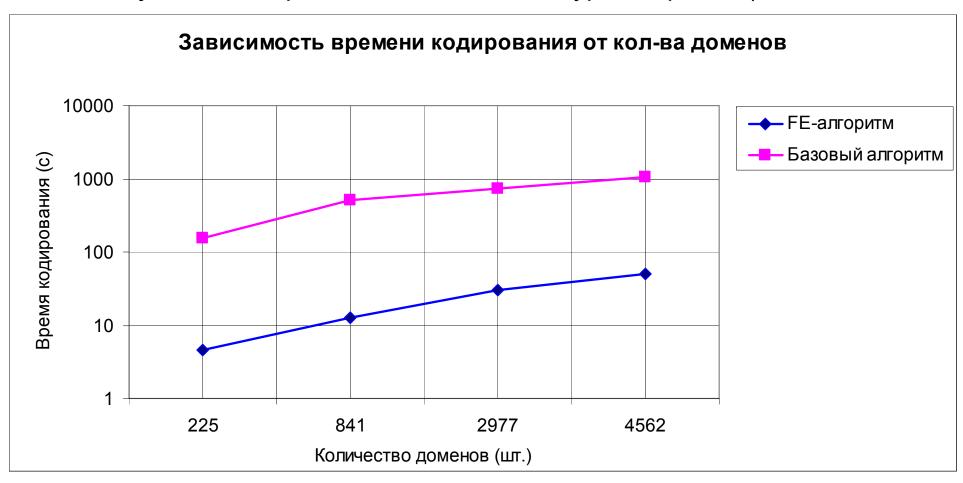
В экспериментах используется изображение размером 256х256 пикселей



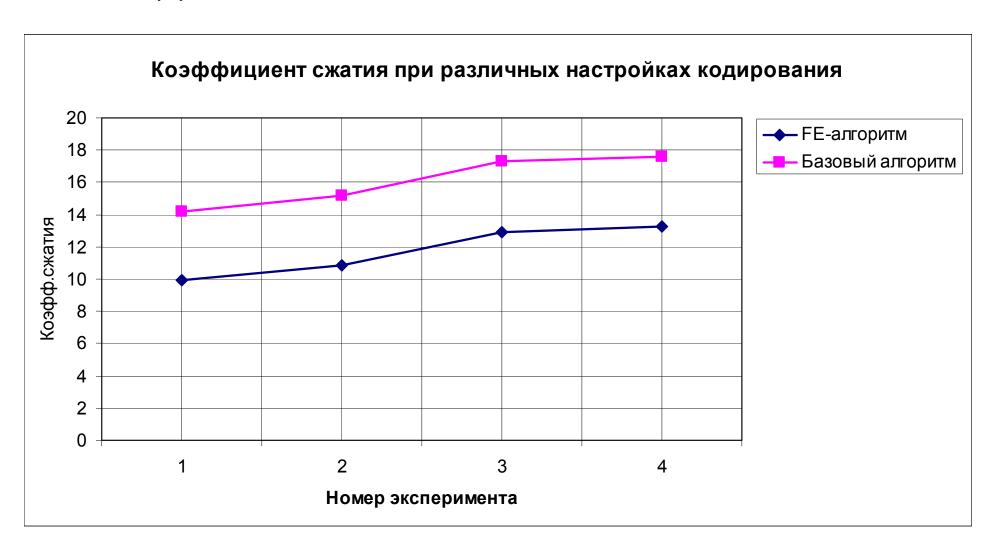
Сравнительный анализ алгоритмов. Эксперименты

	Эксперимент				
Параметры	1	2	3	4	
	FE-алгоритм				
Доменов	225	841	2977	4562	
Рангов	1651	1504	1264	1228	
Допуст.погр.	0.05	0.05	0.05	0.05	
Ср. пикс. Ошибка, %	3.79	3.92	3.73	3.69	
Коэфф.сжатия	3.35	3.68	4.38	4.51	
Время кодирования, (с)	4.58	12.86	30.25	49.39	
Время декодирования, (с)	1.91	1.62	1.41	1.25	
	Базовый алгори	1ТМ			
Доменов	225	841	2977	4562	
Рангов	1150	1075	940	928	
Допуст.погр.	0.05	0.05	0.05	0.05	
Искать лучший	0	0	0	0	
Ср. пикс. Ошибка, %	4.01	4.18	4.37	4.29	
Коэфф.сжатия	4.81	5.14	5.88		
Время кодирования, (с)	154.81	508.69	735.28	1068	
Время декодирования, (с)	1.15	1.05	0.97	0.95	

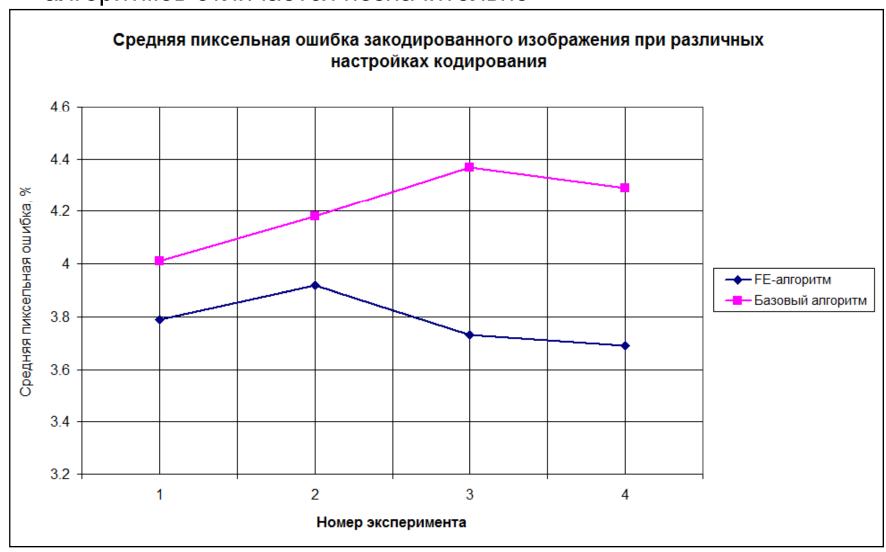
1) FE-алгоритм, по сравнению с базовым, позволяет сжимать изображения за десятки раз меньшее время при одинаковых параметрах настройки алгоритмов (количество домменов, допустимая погрешность, нач. и макс. уровни рангов)



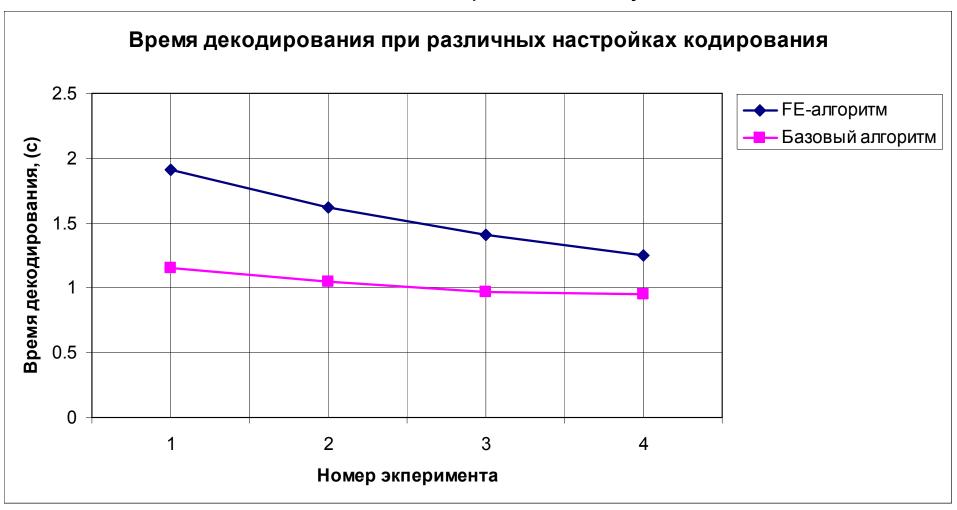
2) базовый алгоритм обеспечивает в среднем на 30% более высокий коэффициент сжатия



3) Средняя пиксельная ошибка в результате работы обоих алгоритмов отличается незначительно

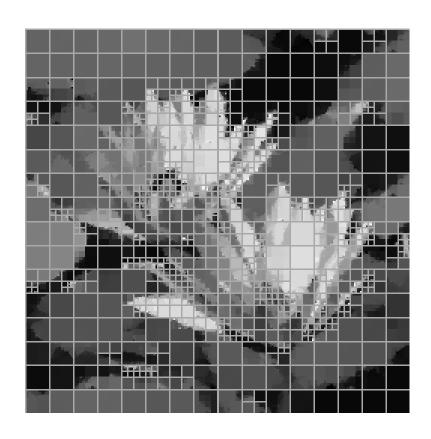


4) Время декодирования закодированного изображения меньше при использовании базового алгоритма во всех экспериментах. Но при большом количестве доменов разница не существенна.

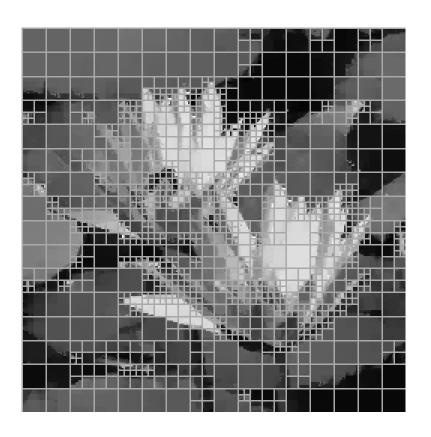


Сравнительный анализ алгоритмов. Результаты кодирования

При базовом алгоритме в результате кодирования получается меньшее количество рангов, что объясняет более высокий коэффициент сжатия

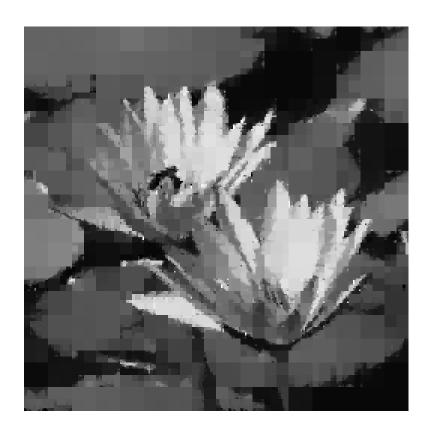


Изображение с сеткой рангов, закодированное базовым алгоритмом



Изображение с сеткой рангов, закодированное FE-алгоритмом

Декодированное изображение



Декодированное изображение, предварительно закодированное базовым алгоритмом



Декодированное изображение, предварительно закодированное FE-алгоритмом

Анимация первых 8 итераций декодирования изображения



Анимация первых 8 итераций декодирования изображения, предварительно закодированного базовым алгоритмом

Анимация первых 8 итераций декодирования изображения, предварительно закодированного FE-алгоритмом

Выводы

- FE-алгоритм, по сравнению с базовым, позволяет сжимать изображения в десятки раз меньшее время при одинаковых параметрах настроек алгоритмов
- Различаются средние пиксельные ошибки алгоритмов. В зависимости от настроек, различие находится в пределах 5-16%.
- В результате кодирования базовым алгоритмом во всех случаях достигается в среднем на 30-40% более высокий коэффициент сжатия.
- Визуальное качество декодированного изображения заметно лучше при использовании FE-алгоритма.
- Время декодирования закодированного изображения при различных настройках кодирования меньше при использовании базового алгоритма во всех экспериментах.

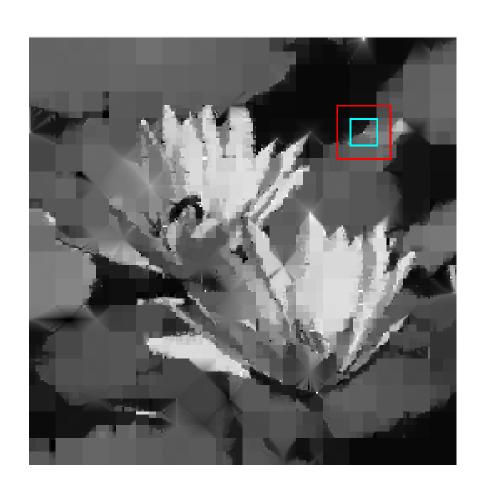
Дополнительные эксперименты. Вывод

- В результате проведения дополнительных экспериментов было установлено, что для 99.73 % ранговых блоков FE-алгоритм выбрал другие домены, т.е. — не наилучшие.
- Таким образом, по крайней мере, для данного изображения можно утверждать, что процедура отбора доменов, принятая в FE-алгоритме, не вполне адекватно отражает близость сравниваемых блоков.

Модификации и предложения

- Генерирование окаймляющих доменов.
- Многоуровневый анализ. Использование основного критерия к уменьшенным копиям пар домен-ранг.
- Применение нелинейных отображений (на стадии разработки).

Генерирование окаймляющих доменов



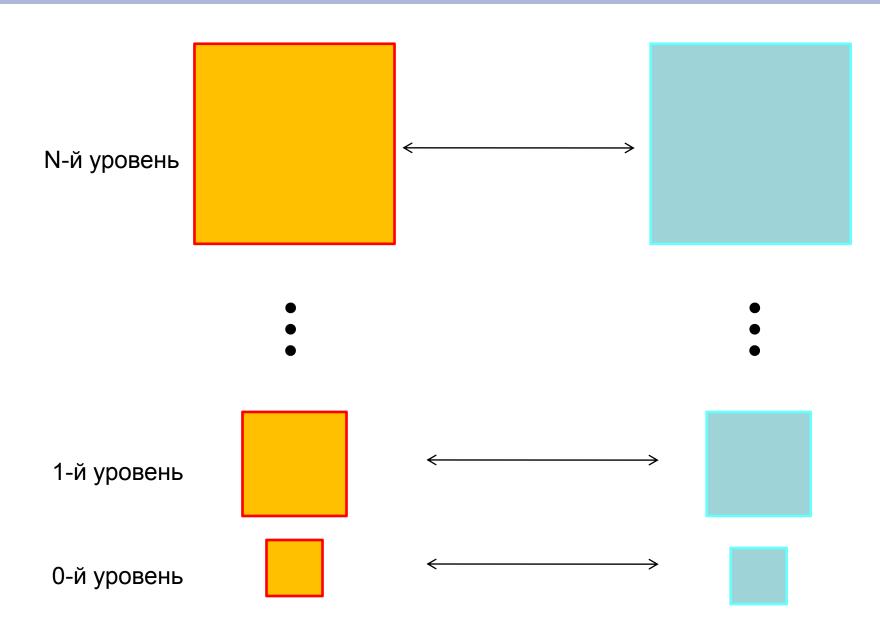




Генерирование окаймляющих доменов

- Эффективность сжатия в немалой степени зависит от начального разбиения исходного изображения.
- Невключение удачного домена или его ошибочное отбрасывание сказывается как на степени сжатия, так и на качестве декодирования.
- Априори представляется правдоподобным, что различие соседних близких пикселей, в целом, менее разительно, чем в областях, выбираемых случайным образом.
- Поэтому, включение окаймляющих доменов в первоначально формируемое их множество представляется перспективным.

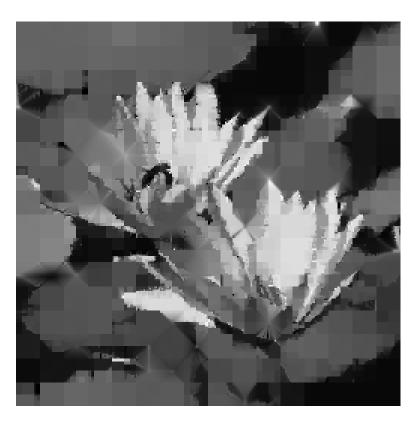
Многоуровневый анализ. Использование основного критерия к уменьшенным копиям пар домен-ранг.



Эксперименты

	Эксперимент						
Параметры	1	2	3	4			
Алгоритм с окаймляющими доменами							
Доменов	2261	2781	4785	6350			
Рангов	946	886	787	772			
Допуст.погр.	0.05	0.05	0.05	0.05			
Ср. пикс. Ошибка, %	4.46	4.55	4.6	4.71			
Коэфф.сжатия	5.84	6.24	7.02	7.15			
Время кодирования, (с)	158	500.54	795.57	1187.97			
Время декодирования, (с)	5.09	3.52	2.77	2.5			
Алг	оритм с многоуровнев	вым анализом					
Доменов	225	841	2977	4562			
Рангов	1708	1705	1708	1687			
Допуст.погр.	0.05	0.05	0.05	0.05			
Искать лучший	0	0	0	0			
Ср. пикс. Ошибка, %	3.29	3.37	3.25	3.56			
Коэфф.сжатия	3.24	3.25	3.24	3.28			
Время кодирования, (с)	175.23	657.65	1645.47	2278.28			
Время декодирования, (с)	3	3.12	3.2	3.3			

Декодированное изображение

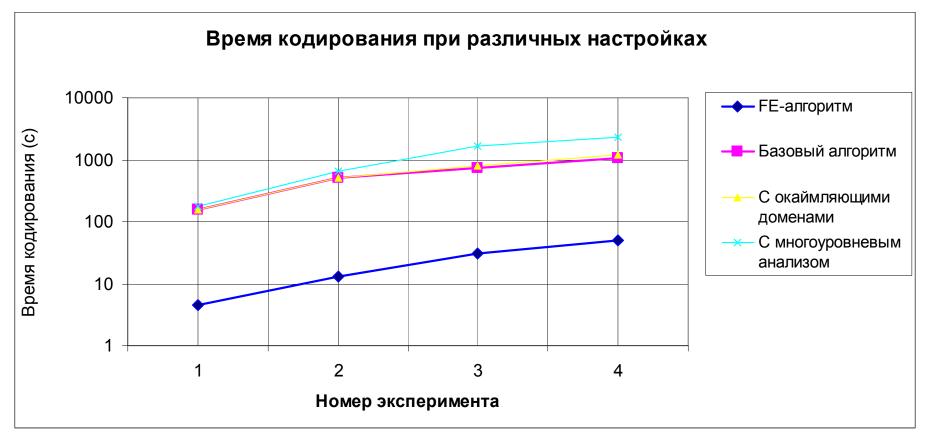


Декодированное изображение, предварительно закодированное алгоритмом с окаймляющими доменами

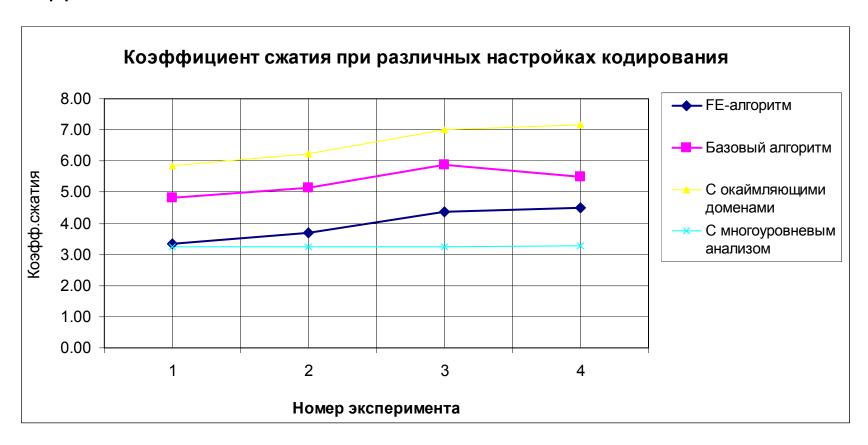


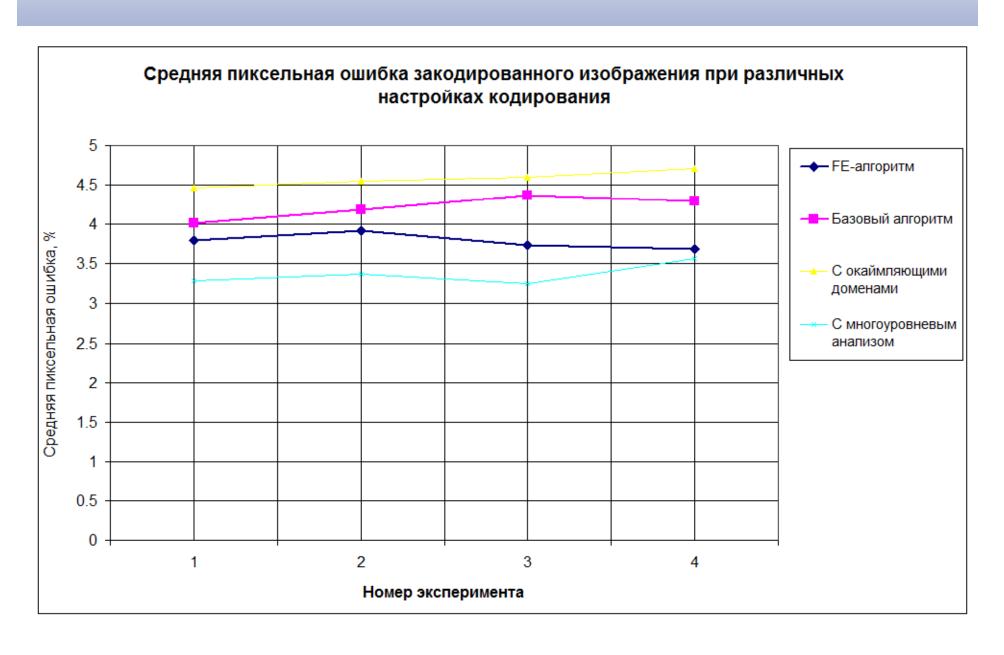
Декодированное изображение, предварительно закодированное алгоритмом с многоуровневым анализом

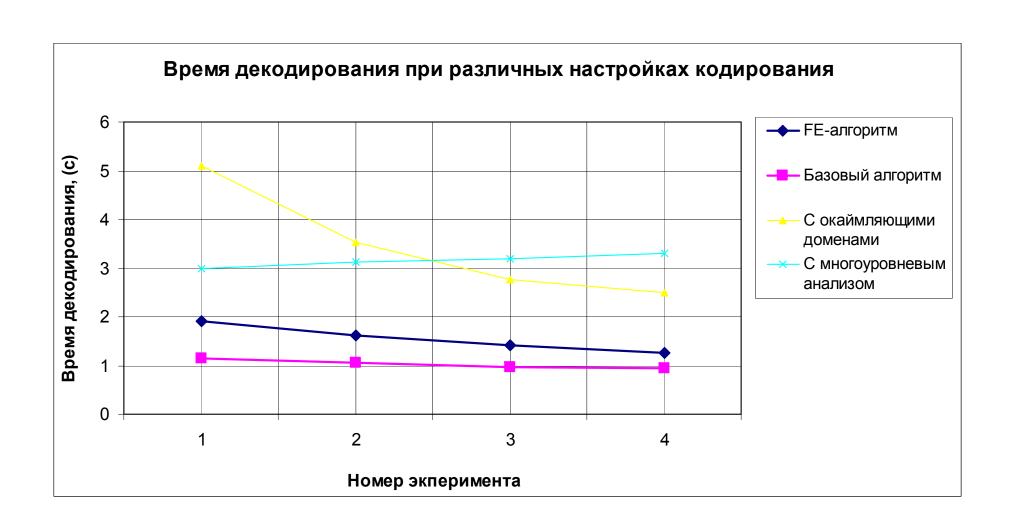
• Время кодирования при использовании алгоритма с окаймляющими доменами выросло незначительно, а при использовании алгоритма с многоуровневым анализом – значительно.



- Алгоритм с окаймляющими доменами дает примерно на 20% лучший коэффициент сжатия.
- Алгоритм с многоуровневым анализом улучшений не дал.







Выводы

- Алгоритм с окаймляющими доменами обеспечивает в среднем на 20% более сильное сжатие. При этом он незначительно уступает базовому алгоритму по времени кодирования и средней пиксельной ошибке. Его недостатком же является более продолжительное время декодирования.
- В дальнейшем планируется оптимизация этого алгоритма. В частности модифицировать алгоритм так, чтобы перебор доменов начинался с окаймляющих, что это позволит сократить время кодирования.

Выводы

- Алгоритм с многоуровневым анализом не дал улучшений практически по всем параметрам эффективности.
- Причина лежит в его недостаточной оптимизации.
- В дальнейшем планируется оптимизация этого алгоритма.

Презентация завершена! Спасибо за внимание.

Задавайте вопросы.