

Kompresi *Fractal* dengan Metode Partisi *Adaptive Quadtree*

Torkis Nasution

Jurusan Teknik Informatika, STMIK-AMIK Riau
torkisnasution@stmik-amik-riau.ac.id

Abstrak

Kompresi fractal merupakan teknik yang tergolong baru dalam sejarah kompresi citra. Dengan memanfaatkan kesamaan bentuk dengan bagian yang lebih kecil pada citra, metode kompresi fractal diperkenalkan. Dalam kompresi fractal, bagian kecil yang memiliki suatu kemiripan dengan bagian yang lebih besar pada citra akan dilakukan transformasi scan berulang-ulang sehingga membentuk bagian besar tersebut. Proses ini disebut juga dengan iterated function system. Penelitian ini membahas mengenai pengompresan citra hitam putih menggunakan metode partisi adaptive quadtree. Maksud dari metode ini adalah kompresi fractal yang skema partisinya menggunakan skema partisi quadtree dengan threshold yang berubah-ubah (adaptive threshold). Penelitian ini merancang skema partisi quadtree menggunakan adaptive threshold untuk lebih mengoptimalkan hasil suatu kompresi citra baik dari segi kualitas, rasio, dan waktu pengompresan. Pada skema partisi standar, suatu citra dipartisi menjadi bagian-bagian berbentuk persegi dengan ukuran yang sama. Partisi jenis ini memiliki kelemahan utama yaitu terpartisinya bagian citra yang sebenarnya memiliki tingkat kompleksitas rendah. Hal ini sangat tidak efisien dikarenakan pemborosan bit yang terjadi untuk merekam koefisien dari bagian-bagian tersebut untuk pengompresan sehingga menyebabkan ukuran file menjadi besar. Skema partisi quadtree memungkinkan untuk mempartisi citra menjadi bagian-bagian yang memiliki ukuran yang berbeda sesuai dengan tingkat kompleksitas

bagian tersebut berdasarkan threshold yang sudah ditetapkan sebelumnya.

Kata kunci : citra, kompresi fractal, adaptive quadtree

Abstract

Fractal compression is categorized as a new technique in history of image compression. By using the similar shapes in smaller portion of image, this fractal compression is introduced. In fractal compression, the smaller part will have similarity with bigger part in image, transformation scan will be carried out repetitively so that it creates the bigger part. This process is called iterated function system. The research discusses white and black image compression by using adaptive quadtree partition method. It means that fractal compression which its partition scheme uses quadtree partition scheme with adaptive threshold. The intention is to optimize the result of image compression in its quality, ratio and time. In standard partition scheme, an image is parted into similar size of squares. The main weakness of this kind of partition is the parted of low complexity of the real image. It is inefficient because of its wasting bits in recording the coefficient the parts for compression that the file size will be bigger. Quadtree partition scheme enables image partition in different sizes as per its complexity based on the determined threshold.

Keywords : image, fractal compression, adaptive quadtree

1. Pendahuluan

Kualitas dari sebuah citra tergantung dari karakteristis citra (ukuran, warna resolusi) serta cara memproses citra tersebut. Semakin baik kualitas citra yang diproses maka semakin besar juga ukuran file dari citra tersebut. Untuk itu dibuat berbagai jenis metode kompresi citra seperti JPEG, GIF, dan PNG. Tetapi akibatnya terjadi beberapa penurunan kualitas pada citra yang disebabkan hilangnya informasi pada citra saat diproses. Oleh karena itu dibutuhkan suatu metode baru untuk mengecilkan ukuran file citra dengan rasio tinggi tetapi dapat meminimalisasi penurunan kualitas tersebut. Salah satu metode kompresi yang dapat memenuhi kriteria ini adalah kompresi *fractal*.

Kompresi *fractal* merupakan suatu metode kompresi yang sangat potensial pada rasio tinggi. Konsep dari kompresi *fractal* adalah merubah suatu citra asli menjadi koefisien *fractal* dan menghasilkan citra kembali dengan cara melakukan proses dekomposisi koefisien *fractal* tersebut. Dengan hanya menyimpan beberapa koefisien transformasi *affine*, maka secara otomatis ukuran data citra akan lebih kecil dibanding menyimpan keseluruhan citra.

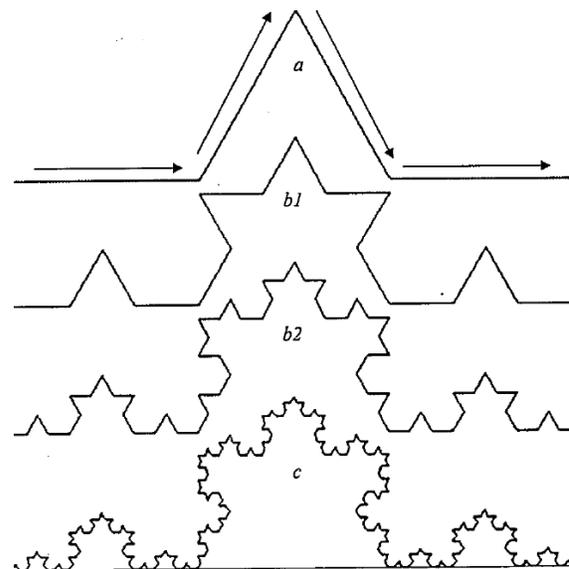
Pada skripsi ini, dikembangkan suatu metode yang mengkombinasikan kompresi *fractal* dengan metode partisi *adaptive quadtree* untuk menghasilkan suatu bentuk kompresi citra yang memiliki rasio kompresi yang tinggi dan dapat meminimalisasi penurunan kualitas. Peluang bagi kompresi *fractal* untuk berkembang di masa depan amatlah luas, terutama dikarenakan kompresi *fractal* dapat dikombinasikan dengan banyak metode partisi dan algoritma kompresi.

Dalam kompresi *fractal* terdapat beberapa faktor yang mempengaruhi hasil citra yang dikompresi baik dalam segi waktu, rasio dan kualitas. Diantaranya adalah karakteristik citra yang dipakai, metode partisi dan tahapan-tahapan yang diimplementasikan dalam proses pengompresan ataupun dekompresi. Oleh karena itu, penulisan skripsi ini memfokuskan penelitian terhadap hal sebagai berikut :

- a. Perancangan suatu metode dalam kompresi *fractal* dengan metode partisi *quadtree* yang menggunakan *adaptive threshold*.
- b. Citra yang dipakai menggunakan mode *grayscale*.
- c. Karakteristik citra yang dipergunakan dalam proses dekompresi adalah koefisien citra global hasil proses transformasi *affine* dengan menggunakan fungsi rotasi dan translasi.

Pemfokusan penelitian terhadap tahapan metode partisi dikarenakan tahap metode partisi merupakan salah satu tahapan kompresi *fractal* yang memiliki peran sangat penting dalam penentuan kualitas, rasio dan waktu pengompresan, sedangkan alasan pemilihan citra *grayscale* dikarenakan tingkat kerumitan dan karakteristik citra *grayscale* lebih sederhana dibanding dengan citra berwarna sedangkan penelitian mengenai kompresi *fractal* saat ini masih tergolong sangat baru dan sumber-sumber yang mendukung masih sangat sedikit.

2. Fractal

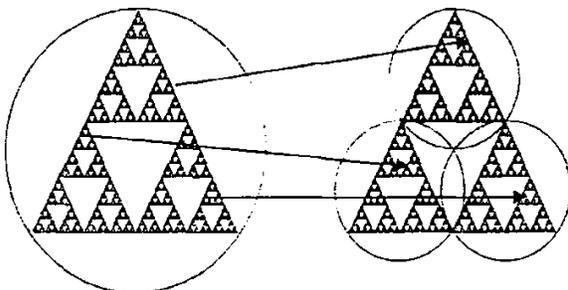


Gambar 1. Van Koch Snowflake

Fractal adalah objek geometri yang bagiannya mempunyai persamaan bentuk yang mewakili bentuk dasar objek itu sendiri dalam

segala skala. Bentuk dari *fractal* adalah *irregular* (tidak teratur) dan kompleksitas *fractal* tidak pernah berubah. *Fractal* memiliki dua ciri khas, yaitu *self-similarity* dan *infinite detail*. *Self-similarity* berarti setiap bagian dari *fractal* memiliki bentuk dasar yang sama walau dilihat menggunakan skala apapun. Sedangkan *infinite detail* berarti setiap *fractal* memiliki bentuk dasar yang seakan-akan tidak habis-habis apabila diperhatikan. Berbagai bentuk *fractal* yang terkenal antara lain *Sierpinsky Triangle* dan *Von Koch Snowflake*

Pada gambar 1 dapat dilihat bahwa *fractal Von Koch Snowflake* mempunyai tiga buah objek penting yaitu *initiator*, *generator* dan *attractor*. Bagian ber-label *a* disebut juga sebagai *initiator*. *Initiator* dapat dianggap sebagai citra asli. Fungsi dari *initiator* adalah sebagai bahan dasar untuk membuat *fractal*. Tanpa *initiator* suatu *fractal* tidak akan dapat terbentuk. Berdasarkan definisi diatas, *initiator* dapat dianggap sebagai bagian terkecil dari sebuah *fractal*. Bagian berlabel *b1* dan *b2* biasa disebut juga sebagai *generator*. *Generator* berasal dari hasil transformasi pola yang ada pada *initiator* ke dalam bentuk dasar *initiator* itu sendiri. Pada gambar 1, terlihat jelas bagian *b1* terbentuk dari hasil proses transformasi bagian *a* ke dalam bagian *a* itu sendiri sedangkan bagian *b2* terbentuk dari hasil proses transformasi bagian *b1* ke bagian *b1* itu sendiri. Berdasarkan penjelasan diatas, *generator* dapat didefinisikan sebagai hasil dari transformasi *initiator* ke dalam dirinya sendiri. Bagian terakhir adalah bagian *c*. bagian *c* dapat disebut juga sebagai *attractor*. *Attractor* merupakan hasil akhir dari transformasi yang dilakukan *generator*. Oleh karena itu *attractor* sering disebut juga sebagai *fractal* itu sendiri.



Gambar 2. Sierpinsky Triangle

2.1. Dimensi Fractal

Dimensi fractal adalah suatu bilangan real yang menunjukkan derajat ketidakteraturan bidang *fractal* tersebut. Rumus dimensi *fractal* adalah :

$$D = \frac{\text{Log } N}{\text{Log}(1/R)}$$

Dimana *D* adalah dimensi *fractal*, *N* adalah jumlah segmen garis pada *generator*, dan *R* adalah panjang segmen garis pada *generator* dibagi jarak titik awal dan akhir *generator*

2.1.1. Iterated Function System

IFS adalah suatu fungsi iterasi yang terdiri dari sekumpulan *transformasi-affine* yang dipilih sedemikian rupa hingga gabungan dari *transformasi-affine* tersebut mendekati citra target. Sifat dari IFS menyerupai sifat mesin fotokopi, yaitu menyalin kembali suatu bentuk ke dalam posisi dan ukuran yang diinginkan. Prinsip terpenting dalam IFS adalah pemetaan kontraktif (*contractive mapping*) dimana setelah semua *transformasi-affine* ditentukan, IFS dapat diterapkan dengan mengkodekan semua koefisien transformasi. Pemetaan suatu fungsi ke dirinya sendiri dikatakan kontraktif bila selisih nilai hasil fungsi pada setiap iterasi semakin kecil. Teorema pemetaan kontraktif menyatakan bahwa setiap IFS memiliki suatu *unique fixed point* pada pemetaan fungsi $f(x) = x$ dimana nilai itu merupakan nilai dari *attractor* sebuah IFS. Rumus dari *unique fixed point* adalah sebagai berikut :

$$A = U_{n-1}^N w_n(A)$$

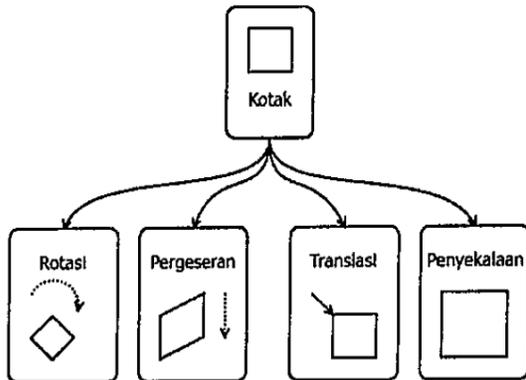
Dimana :

- A : Attractor
- N : Jumlah iterasi
- W : Transformasi Affine

2.1.2. Transformasi-Affine

Transformasi-affine adalah transformasi linier

yang terdiri dari empat operasi dasar yaitu rotasi, pergeseran, translasi, dan penyekalaan. Transformasi dinamakan *affine* karena terdapat afinitas (hubungan) antara visual dan struktural antara bentuk lama dan bentuk yang baru.



Gambar 3. Bentuk transformasi-affine dari segi empat

Transformasi titik-titik dalam bidang dapat dinyatakan dengan suatu perkalian matriks transformasi T dengan vektor v yang mewakili koordinat titik tersebut. Koordinat baru hasil transformasi (x_2, y_2) didapatkan dengan melakukan operasi perkalian antara T dan v .

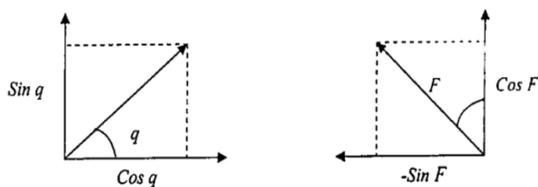
$$T = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}; v = \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} x_2 \\ y_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix} x \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}$$

Beberapa bentuk transformasi dasar yaitu :

- a. Rotasi, bentuk matrik transformasinya adalah sebagai berikut

$$\begin{bmatrix} x_2 \\ y_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \cos q & -\sin q \\ \sin q & \cos q \end{bmatrix} x \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}$$



Gambar 4. Sin q dan Cos F

Dimana q adalah besar sudut rotasi terhadap

sumbu x dengan arah berlawanan jarum jam, sedang F adalah besar sudut rotasi terhadap sumbu y dengan arah berlawanan jarum jam.

- b. Pergeseran (*shearing*), bentuk dari transformasi ini terlihat seperti "menarik" sebagian sisi objek geometri ke sebuah arah yang parallel dengan koordinat sisi satunya. Bentuk matriks shearing adalah sebagai berikut.

$$\begin{bmatrix} x_2 \\ y_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & a \\ 0 & 1 \end{bmatrix} x \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}$$

- c. Translasi (*translation*), titik-titik sebuah objek dapat dipindahkan dalam arah horizontal sebesar tx satuan dan dalam arah vertikal sebesar ty satuan dengan operasi penjumlahan sebagai berikut.

$$\begin{bmatrix} x_2 \\ y_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x + tx \\ y + ty \end{bmatrix}$$

- d. Penyekalaan (*scaling*), penyekalaan diatur oleh elemen diagonal matrik, yaitu nilai sx dan sy . Bentuk matrik transformasinya adalah sebagai berikut :

$$\begin{bmatrix} x_2 \\ y_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} sx & 0 \\ 0 & sy \end{bmatrix}$$

Dari empat operasi transformasi diatas, yang dipakai dalam IFS hanya tiga operasi, yaitu penyekalaan, rotasi dan translasi. Bentuk dari *transformasi-affine* dalam IFS dinyatakan dengan :

$$\begin{bmatrix} x_2 \\ y_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} tx \\ ty \end{bmatrix}$$

$$\begin{aligned} x_2 &= ax + by + tx \\ y_2 &= cx + dy + ty \end{aligned}$$

Dimana a, b, c, d mewakili operasi penyekalaan dan rotasi, sedangkan tx dan ty mewakili operasi translasi.

2.2 Teorema Collage

Proses pada IFS adalah proses untuk meng-generate suatu *fractal* dengan cara melakukan

fungsi iterasi secara kontraktif dengan koefisien *affine* ke dalam dirinya sendiri. Proses IFS dapat dianggap sebagai proses pembentukan *attractor* dari *initiator*. Lalu muncul sebuah pertanyaan baru, "Apakah mungkin proses itu dibalik, bisakah *attractor* dikembalikan menjadi sebuah *ini-tiator*?". Masalah ini dikenal dengan *inverse problem*, bagaimana dari sebuah *fractal* kita dapat melacak *ini-tiator* yang mirip dengan *fractal* tersebut. Dan muncullah teorema *collage* sebagai solusinya. Teorema *collage* menyatakan bahwa jika $W(J)$ mendekati maka *unique fixed point* $W(I) = W(W(W...J^f(I)...))$ juga mendekati I . Gambar $W(I)$ tersusun dari semua gabu-ngan dari $W(J(I))$.

2.3. Kompresi Citra *Fractal*

Kompresi citra *fractal* pertama kali dikenalkan oleh Michael F. Bamsley pada awal tahun 1980. Lalu dikembangkan oleh Arnaud Jacquin yang akhirnya menciptakan kompresi citra *fractal* pertama, yaitu *Partitioned Iterated Function System* (PIFS). Karena menggunakan karakteristik *fractal* dalam metode pengompresannya maka teknik kompresi ini sering disebut pula sebagai kompresi citra *fractal* (*fractal image compression*) atau dapat disingkat menjadi *kompresifractal*.

Konsep dari kompresi *fractal* adalah merubah suatu citra asli menjadi koefisien *fractal* menggunakan teorema *collage* dan menghasilkan citra dekompresi dengan cara melakukan proses IFS terhadap ko-efisien *fractal* tersebut (Bamsley, 1993). Dengan hanya menyimpan beberapa *koefisienfractal* hasil dari *trans-formasi-affine*, maka secara otomatis ukuran data citra akan lebih kecil dibanding menyimpan keseluruhan citra.

Bamsley mengemukakan bahwa sebuah *fractal* merupakan salinan dari setiap *initiator*-nya sendiri. Pada kenyataannya suatu citra tidak benar-benar me-miliki sebuah bagian kecil (*initiator*) yang sama persis dengan dirinya seperti pada *fractal*. Tetapi kemung-kinan bahwa adanya kemiripan bagian kecil dari suatu citra dengan bagian yang lainnya selalu ada. Ini berarti bahwa kumpulan *initiator* yang

memiliki sifat *self-similarity* tidak dapat membentuk keseluruhan citra asli, namun dapat membentuk bagian tertentu dari citra asli.



Gambar 5 Self-similarity dari sebuah citra

Pada gambar 5 dapat ditemukan bahwa bagian topi dari citra tersebut sama dengan bayangan topi yang terpantul di kaca. Ini menunjukkan bahwa se-benarnya kemiripan (*self-similarity*) dalam sebuah citra sebenarnya ada tetapi tidak disadari. Teknik mem-partisi dan menemukan bagian-bagian citra terbaik yang saling terkoneksi tidaklah mudah. Sampai saat ini, banyak teknik partisi citra yang telah dikembang-kan. Diantaranya adalah metode partisi *quadtree* dan *horizontal-vertical*.

3. Tahapan Kompresi Citra *Fractal*

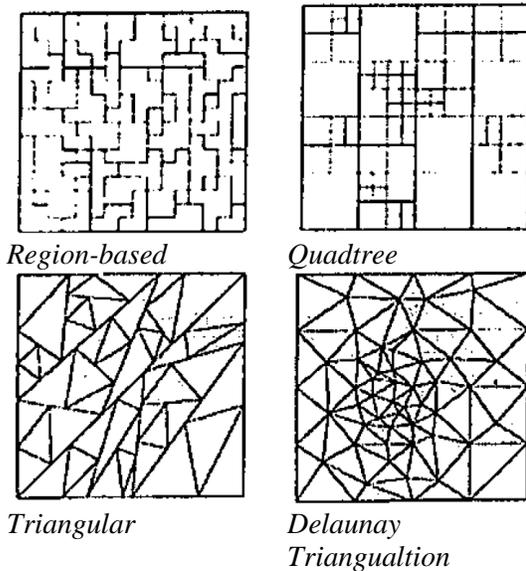
Gambaran umum tahapan proses pada kompresi citra *fractal* adalah sebagai berikut:

a. Skema Partisi

Skema partisi adalah salah satu tahapan yang sangat penting. Pemilihan metode skema partisi sa-ngat mempengaruhi kualitas, rasio dan waktu pengompresan citra. Pada tahap ini, suatu citra dipartisi ke dalam kumpulan range dan domain. Bentuk partisi dibagi menjadi dua jenis, yaitu:

1. *Right angled partition scheme* dimana bentuk partisinya sesuai dengan bentuk asli piksel dan membentuk sudut yang berpotongan secara tegak lurus. Contoh metode partisi ini adalah *fixed block*, *region-based* dan *quadtree*.

2. *Not-right angled partition scheme* dimana bentuk partisinya tidak sesuai dengan bentuk asli piksel dan membentuk sudut yang berpotongan diagonal. Contoh metode partisi-nya adalah *triangular* dan *delaunay triangulation*.



Gambar 6. Bentuk partisi

- b. **Seleksi Domain**
 Penentuan panjang dan lebar dari domain mempengaruhi kualitas dan waktu kompresi. Semakin kecil ukuran domain menyebabkan kualitas citra terkompresi makin baik namun waktu kompresi akan semakin lama dikarenakan banyaknya domain yang diproses, begitu juga sebaliknya.
- c. **Transformasi Blok**
 Transformasi blok adalah proses penyekalaan ukuran domain sehingga sama dengan ukuran range. Jenis proses transformasi blok sangat dipengaruhi oleh skema partisi yang dilakukan. Untuk skema partisi *right-angled*, proses 'pengecilan' domain dilakukan dengan cara mengalikan domain dengan faktor skala pengali. Untuk mendapatkan nilai piksel maka dilakukan teknik *averaging* pada piksel tetangga. Sedangkan pada skema partisi *not-right angled* proses transformasi blok lebih rumit karena diperlukan konversi bentuk bagian

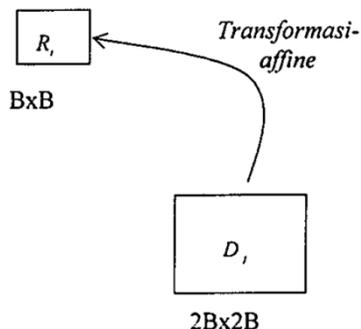
- dari bentuk piksel ke dalam bentuk partisi poligon yang diinginkan.
- d. **Encoding**, pada tahap ini dilakukan proses penyimpanan dan pengalokasian koefisien *transformasi-affine*, lokasi domain dan lokasi range menjadi bentuk bit.
- e. **Decoding**, pada tahap decoding, proses IFS dilakukan terhadap koefisien *fractal* yang disimpan sehingga membentuk suatu citra hasil kompresi.

4. Range, Domain, dan Domain Pool

Pada awalnya sebuah citra dipartisi menjadi 2 bagian, yaitu range dan domain. Range adalah hasil partisi dari suatu citra dimana setiap bagiannya tidak boleh saling menimpa (*non-overlapped block*). *Dai-amfractal*, range disebut juga *initiator* yang diperlukan untuk membentuk sebuah *attractor*. Range pada umumnya berbentuk bujur sangkar, namun sesungguhnya tidak ada keharusan mengenai bentuk dan ukuran range. Pemilihan bentuk serta ukuran range yang tepat dapat menghasilkan rasio kompresi yang cukup tinggi, kualitas citra yang masih dapat dipertahankan dan waktu kompresi yang cukup rendah.

Bila ukuran range terlalu besar, maka citra basil proses kompresi akan mengalami penurunan kualitas yang besar, namun rllsio kompresi yang dicapai akan tinggi. Demikian sebaliknya jika ukuran range terlalu kecil, maka rasio kompresi akan rendah namun kualitas citra semakin baik. Tidak seperti range, domain adalah basil dari partisi citra yang boleh saling menimpa antara satu dengan yang lainnya (*overlapped block*). Domain merupakan bagian dari citra yang mirip dengan range. Domain juga sering disebut dengan *codebook*. Ukuran dari domain harus lebih besar atau sama dengan range. Aturannya adalah $0 < s < 1$ dimana s adalah faktor skala pengali. Faktor skala pengali (s) dari domain ke range pada umumnya dibagi menjadi empat ukuran, yaitu $s \in S = \{1/4, 1/2, 3/4, 1\}$. Domain dikatakan 2 kali lebih besar dari range jika $s = 1/2$, domain dikatakan 4 kali lebih besar dari range jika $s = 1/4$, dan seterusnya. Proses

kompresi dilakukan dengan menemukan pemetaan *transformasi-ajjine* terbaik dari domain ke range.



Gambar 7. Transformasi-affine memetakan domain ke range

Karena domain boleh saling bertumpuk, maka jumlah domain pada citra dipengaruhi oleh *step horizontal()* dan *vertical()* yang ditentukan rumus perhitungan range dan domain pada sebuah citra adalah :

- a. Range, suatu citra berukuran $M \times M$ piksel dengan ukuran range $B \times B$ piksel akan memiliki range se-banyak :

$$\left(\frac{M}{B}\right) \times \left(\frac{M}{B}\right)$$

- b. Domain, jika kita tentukan *step* domain sebe-sar ∂ piksel, maka total domain yang ada pada citra tersebut dapat diperoleh melalui rumus berikut :

$$\left(\frac{M - 2B}{\partial} + 1\right) \times \left(\frac{M - 2B}{\partial} + 1\right)$$

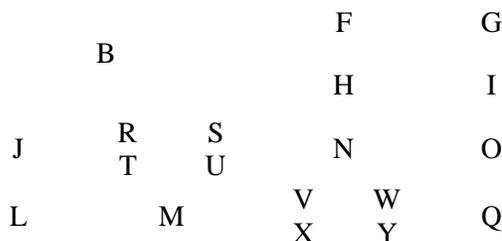
Berikut adalah contoh perhitungan range dan domain. Suatu citra *grayscale* berukuran 256×256 piksel dengan ukuran range adalah 8×8 piksel. *Step horizontal (oh)* dan *step vertical (ov)* sebesar 4 piksel. Range baik vertikal maupun horisontal berjumlah 32 buah. Jumlah range total adalah $32 \times 32 = 1024$ range. Jumlah domain blok adalah $61 \times 61 =$

3721 domain blok. Dikarenakan ada 8 *transformasi-ajjine* (4 arah rotasi dan 4 arah translasi) yang dilakukan untuk mencari domain terbaik dari suatu range, maka pada setiap range dilakukan sejumlah $8 \times 3721 = 29768$ proses. Dengan jumlah range sebanyak 1024 range, maka secara keseluruhan ada $29768 \times 1024 = 30482432$ proses. Semakin banyak proses yang dilakukan berarti semakin lama waktu kompresi yang dibutuhkan. Pencarian domain terbaik dengan cara membabi buta sangatlah tidak efisien dan memakan waktu. Untuk itu dibutuhkan strategi untuk mengefisienkan pencarian domain terbaik. yaitu dengan cara mengurangi jumlah domain yang dicari. Proses ini disebut dengan *domain pool*.

Domain pool atau *virtual codebook* adalah beberapa kumpulan domain yang dekat dengan suatu range. Landasan pemikiran *domain pool* menyatakan bahwa pada umumnya domain terbaik dari suatu range terletak tidak jauh dari range tersebut. Pada *domain pool*, pemilihan domain terbaik tidak dilakukan pada keseluruhan domain yang ada pada citra, melainkan hanya pada *domain pool* yang yang bersangkutan.

5. Skema Partisi Quadtree

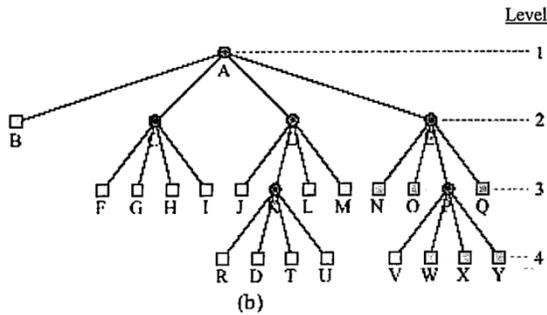
Inti metode partisi *quadtree* adalah mempartisi citra ke dalam 4 sub node berbentuk bujur sangkar yang berukuran sama.



Gambar 8. (a) Bentuk representasi citra menggunakan metode quadtree

Perhatikan gambar 8 (a). Pada awalnya citra A dibagi menjadi 4 sub node yaitu B, C, D, E kemudian node C dipartisi menjadi 4 sub node F, G, H, I, node D dibagi menjadi 4 sub node J, K, L, M, dan seterusnya. Hubungan

dalam metode *quadtree* juga dapat direpresentasikan melalui sebuah *tree*. Setiap node dapat dibagi menjadi empat sub node. Sebuah *quadtree* membagi range ke dalam beberapa level sesuai ukuran-nya.



Gambar 9. (b) Korespondensi dalam suatu quadtree

Perhatikan gambar 9 (b). Node A sebagai *root* menunjukkan representasi partisi dalam bentuk *quadtree*. Setiap node yang terbagi menjadi empat sub node baru memiliki level baru yang menggambarkan tingkat kedalaman partisinya. Begitu pula dengan sub node dibawahnya. Representasi dari suatu citra menggunakan *quadtree* ditentukan oleh dua parameter yaitu level minimum dan level maksimum. Ukuran *quadtree* menentukan bahwa suatu citra minimal harus dipartisi sampai level minimumnya dan level partisi tidak boleh melebihi level maksimumnya. Level minimum adalah level dimana pengkodean *quadtree* dimulai sedangkan level maksimum adalah batas maksimal pengkodean *quadtree*.

Pengkodean *quadtree* hanya dilakukan di antara level minimum dan level maksimum. Node yang memiliki level dibawah level minimum dan diatas level maksimum tidak akan dikodekan. Node yang terpecah memiliki nilai 1, sedangkan node yang tidak terpecah memiliki nilai 0.

Perhatikan gambar 9(b), urutan pembacaan struktur *quadtree* menggunakan *breadth first search* dengan *level minimum* = 2 dan *level maksimum* = 4 adalah sebagai berikut :

A-B-C-D-E-F-G-H-I-J-K-L-M-N-O-P-Q-R-S-T-U-V-W-X-Y

Kode *quadtree* yang dihasilkan adalah :

1-0-1-1-0-0-0-0-0-1-0-0-0-0-1-0-0-0-0-0-0-0-0

Tetapi karena setelah mencapai level maksimum sudah pasti node tidak dapat dibagi lagi menjadi sub node baru, maka kita dapat mengabaikan kode di level maksimum. Jadi kode *quadtree* yang sudah dikurangi dengan level maksimumnya adalah :

1-0-1-1-0-0-0-0-1-0-0-0-0-1-0

6. Adaptive Threshold

Pada awalnya teknik *quadtree* menggunakan satu nilai *threshold error* tetap (*fixed threshold*). Namun teknik ini memiliki kelemahan karena satu nilai *threshold* tetap tidaklah cocok untuk diaplikasikan terhadap ukuran range yang berbeda-beda. Untuk itu dipergunakan *adaptive threshold* dimana setiap level *quadtree* memiliki nilai *threshold error* yang berbeda-beda sesuai dengan levelnya.

Teknik *adaptive threshold* sebelumnya telah di teliti dan dibuktikan bahwa jika kita memakai *adaptive threshold* pada level *quadtree*, maka kualitas pengkodean citra akan lebih baik daripada menggunakan *fixed threshold* pada bit rate yang sama (Shusterman dan Feder, 1994). Berikut adalah tahapan *adaptive threshold* dan penggunaannya dalam partisi *quadtree*

- a. Untuk setiap blok range, cari koefisien fractal ter baik yang memiliki minimal error diantara *domain pool*-nya.
- b. Jika error minimal lebih besar dari *initial threshold* dan level node masih dibawah maksimum level, partisi blok range menjadi empat bagian sama besar.
- c. *Initial threshold* (e_j) di level pertama menjadi menjadi sub *threshold* bagi level selanjutnya. Rumus dari *adaptive threshold* adalah sebagai berikut :

$$e_i = k \cdot e_{i-1}$$

dimana:

e_i *threshold* dari level i .

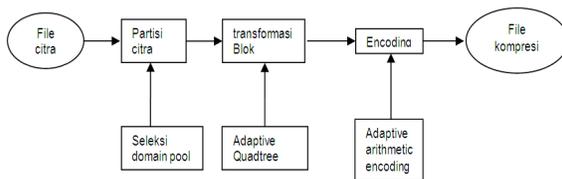
k nilai *threshold* yang pas bagi kondisi level. Berdasarkan penelitian Shusterman dan Feder, nilai k yang paling tepat pada *adaptive threshold* adalah 2.

- d. Ulangi tahap a dan b sampai level node memenuhi batas maksimum level.

Metode partisi ini kemudian lebih dikenal dengan metode *adaptive quadtree* dimana menggunakan partisi *quadtree* dengan menggunakan *adaptive threshold*.

7. Analisis Kompresi Citra

Kerangka umum dari kompresi citra menggunakan metode *adaptive quadtree* dapat dilihat pada gambar di bawah ini :



Gambar 10. Tahapan kompresi citra metoda quadtree

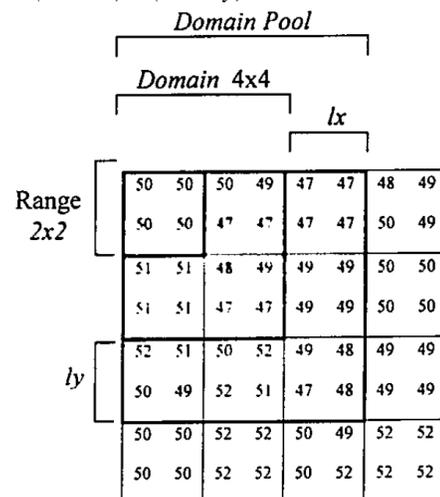
Pada gambar diatas, terdapat tiga bagian utama proses kompresi citra, yaitu :

- a. Partisi citra, awalnya citra dipartisi ke dalam range-range menggunakan *adaptive quadtree*. Lalu tentukan parameter-parameter yang dipergunakan, yaitu range, domain, dan *domain pool*.
- b. Transformasi Blok, untuk seluruh domain akan dilakukan transformasi blok menggunakan metode partisi *adaptive quadtree*. Mula-mula ukuran domain diproses sehingga sama dengan ukuran range. Setelah itu dilakukan proses pencarian domain terbaik dari range yang ada menggunakan *transformasi-affine*.
- c. *Encoding*, pada proses *encoding*, seluruh koefisien yang ada dikonversi ke dalam *byte* yang lebih kecil menggunakan algoritma *adaptive-arithmetic coding* agar lebih menghemat kapasitas penyimpanan.

8. Analisis Partisi Citra

Suatu citra T berukuran $N \times N$ akan dipartisi menggunakan metode *adaptive quadtree*. Pertama-tama tentukan terlebih dahulu level minimum dan maksimum dari suatu citra. Setelah parameter tersebut ditentukan, partisi citra sampai batas level minimum-nya tercapai. Hasil partisi tersebut akan menjadi range dari citra. Selanjutnya akan dicari domain dan *domain pool* dari setiap range.

Bentuk dari domain dan *domain pool* tersebut adalah persegi. Pemilihan bentuk persegi ini didasarkan pada bentuk dasar dari piksel itu sendiri agar mem-permudah proses partisi. Untuk mencari domain dan *domain pool* dari sebuah range, terlebih dahulu harus ditentukan empat parameter pendukung-nya, yaitu lx , ly , *step vertical*, dan *step horizontal*. Parameter lx dan ly berguna untuk menentukan panjang dan lebar *domain pool*. Sedangkan *step vertical* dan *step horizontal* berguna dalam menentukan jumlah domain yang ada pada *domain pool*. Contoh per-hitungan domain dan *domain pool* adalah sebagai berikut: jika terdapat suatu range berukuran $B \times B$ dan diketabui nilai s sebesar Y , maka ukuran domain adalah $2B \times 2B$ dan didapatkan ukuran *domain pool* sebesar $(2B+lx) \times (2B+ly)$.



Gambar 11. Bentuk citra sebelum partisi dengan range 2x2 yang memiliki domain 4x4

9. Analisis Transformasi Blok

Setelah domain dan *domain pool* didapat maka akan dilakukan pencarian range-domain terbaik. Pertama-tama tentukan terlebih dahulu parameter error yang akan dipergunakan saat pemilihan domain terbaik. Ada dua jenis nilai error yang dipakai saat penghitungan, yaitu nilai error antara domain-range dan nilai *initial error* dari *threshold*.

Pemilihan pasangan range-domain dimulai dengan mencari domain terbaik dari *domain pool*. Proses akan dilakukan menggunakan *step horizontal* ke kanan sebanyak 1 piksel (sampai batas akhir *lx*) dan *step vertical* ke bawah sebanyak 1 piksel (sampai batas akhir *ly*). Setelah itu, proses pencarian domain terbaik dilakukan dengan cara menghitung luminansi dan menghitung error antara range dengan setiap domain yang ada. Pasangan range-domain terbaik adalah pasangan yang memiliki nilai error terkecil dari *transformasi-affine* dengan 4 arah rotasi dan 4 arah translasi diantara seluruh domain blok yang ada

0	1	2	3	12	8	4	0
4	5	6	7	13	9	5	1
8	9	10	11	14	10	6	2
12	13	14	15	15	11	7	3

15	14	13	12	3	13	14	15
11	10	9	8	2	9	10	11
7	6	5	4	1	5	6	7
3	2	1	0	0	1	2	3

(a) Rotasi 4 arah

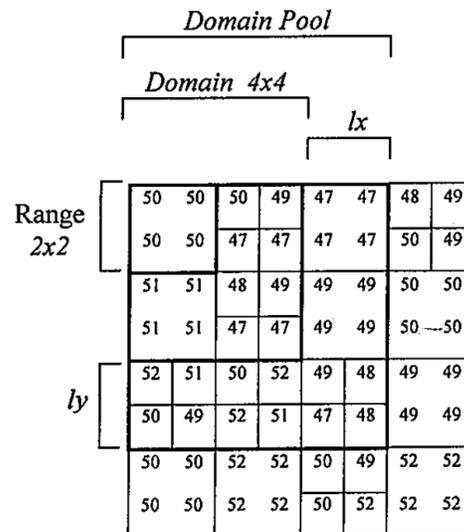
0	4	8	12	3	2	1	0
1	5	9	13	7	6	5	4
2	6	10	14	11	10	9	8
3	7	11	15	15	14	13	12

15	11	7	3	12	13	14	15
14	10	6	2	8	9	10	11
13	9	5	1	4	5	6	7
12	8	4	0	0	1	2	3

(b) Translasi 4 arah

Gambar 12. (a) Bentuk rotasi 4 arah, (b) bentuk translasi 4 arah

Setelah dilakukan proses pencarian domain terbaik maka akan didapatkan pasangan range-domain terbaik. Sesuai dengan syarat partisi *quadtree* bahwa jika nilai *error* terkecil antara range-domain lebih besar dari *initial threshold* dan level node masih di-bawah level maksimum blok range lalu dipartisi menjadi empat bagian sama besar.



Gambar 13. Bentuk citra sesudah partisi dengan range 2x2 yang memiliki domain 4 x 4

Setelah metode partisi *quadtree* dilakukan di seluruh bagian range maka akan didapatkan kumpulan range (*B*) dengan ukuran yang berbeda-beda. Nilai *quadtree code* lalu disimpan untuk dipergunakan saat proses dekompresi (membentuk range).

Pemetaan range-domain terbaik digabungkan dengan metode partisi *quadtree* akan menghasilkan koefisien yang terdiri dari simetri *affine*, luminansi (*contrast* dan *brightness*), posisi domain, dan *quadtree code*.

9.1. Analisis Encoding

Data koefisien dari proses *quadtree* dan *transformasi-affine* masih cukup besar. Oleh karena itu untuk lebih menghemat kapasitas penyimpanan serta mempertinggi rasio kompresi maka sebelum disimpan, data-data tersebut harus *diencode* lagi menggunakan algoritma tertentu. Algoritma yang digunakan

untuk mengencode data *quadtree code* adalah *adaptive arithmetic coding*. Tiga konsep utama dalam *adaptive arithmetic coding* adalah interval peluang, *symbol occurrence pool* dan *window size*. *Symbol occurrence pool* adalah suatu wadah untuk menampung simbol-simbol yang sudah muncul dalam suatu string saat proses *encode* atau simbol-simbol hasil dari proses *decode*. *Window size* adalah banyak jumlah simbol yang dapat ditampung dalam *symbol occurrence pool*. *Window size* ditetapkan berdasarkan jumlah simbol pada string yang akan di *encode*. Kegunaan *window size* sangat terlihat jelas pada tahap *decoding*. Berikut ini adalah contoh proses *encvJmg* menggunakan penghitungan *adaptive arithmetic coding*.

Suatu string *bccb* dimana setiap simbolnya merupakan anggota dari himpunan $\{a,b,c\}$ akan di *encode* menggunakan teknik *adaptive arithmetic coding*, maka langkah langkah yang dilakukan adalah sebagai berikut

- a. Inisialisasi *symbol occurrence pool* sebagai wadah kosong $O = \{\}$ dan inisialisasi *window size* sebesar 4 (sesuai jumlah simbol yang akan di *encode*) setelah itu peluang kemunculan setiap simbol anggota himpunan $\{a,b,c\}$ akan dihitung menggunakan rumus berikut :

$$p(a) = \frac{N(a) + 1}{N(a) + N(b) + N(c) + 3}$$

$$p(b) = \frac{N(b) + 1}{N(a) + N(b) + N(c) + 3}$$

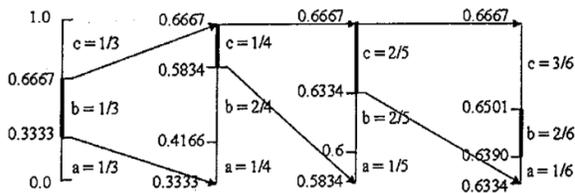
$$p(c) = \frac{N(c) + 1}{N(a) + N(b) + N(c) + 3}$$

Dimana p melambangkan peluang kemunculan, N melambangkan jumlah simbol tertentu yang ada dalam *symbol occurrence pool*. Penambahan angka pada pembilang dan angka 3 pada penyebut berdasarkan rumus dasar peluang, besarnya penambahan pada penyebut didasarkan pada jumlah simbol pada himpunan.

Ketika meng-encode simbol b (simbol pertama dalam string *bccb*), karena *symbol occurrence pool* (O) masih kosong maka $N(a) = N(b) = N(c) = 0$, sehingga didapatkan $p(a) = p(b) = p(c) = 1/3$. Interval peluang awal (0,1) akan terbagi menjadi tiga bagian sesuai dengan besar peluang kemunculan masing-masing simbol. Interval peluang baru dibentuk berdasarkan peluang kemunculan simbol yang di *encode* terhadap interval peluang sebelumnya. Pada tahap ini interval peluang baru yang terbentuk berdasarkan peluang kemunculan simbol b adalah ($low = 0.3333$, $high = 0.6667$). Saat ini, *symbol occurrence pool* (O) akan berisi simbol b dan dinotasikan sebagai berikut : $O = \{b\}$.

- b. Ketika meng-encode simbol c (simbol kedua dalam string *bccb*), $p(a)$, $p(b)$ dan $p(c)$ akan dihitung ulang. Karena saat ini pada *symbol occurrence pool* berisi satu simbol b maka $N(b) = 1$ sedangkan nilai $N(a) = N(c) = 0$ setelah itu didapatkan $p(a) = p(c) = 1/4$ dan $p(b) = 2/4$. Selanjutnya penghitungan interval peluang baru dilakukan berdasarkan peluang simbol c . Kemudian simbol c dimasukkan ke dalam *symbol occurrence pool*. Saat ini *symbol occurrence pool* (O) berisi 2 simbol yaitu b dan c : $O = \{b,c\}$ sedangkan interval peluang baru yang terbentuk adalah $low = 0.5834$, $high = 0.6667$.
- c. Simbol c (simbol ketiga dalam string *bccb*) di *encode*. $p(a)$, $p(b)$ dan $p(c)$ akan dihitung ulang. Karena saat ini pada *symbol occurrence pool* berisi dua simbol, yaitu b dan c maka $N(a) = 0$ sedangkan nilai $N(b) = N(c) = 1$ setelah itu akan didapatkan $p(a) = 1/5$, $p(b) = p(c) = 2/5$. Selanjutnya penghitungan interval peluang baru dilakukan berdasarkan peluang simbol c kemudian simbol c dimasukkan ke dalam *symbol occurrence pool*. Saat ini *symbol occurrence pool* berisi tiga simbol yaitu satu simbol b dan dua simbol c : $O = \{b,c,c\}$ sedangkan interval peluang baru yang terbentuk adalah $low = 0.6334$, $high = 0.6667$.

d. Simbol b (simbol keempat dalam string $bccb$) di *encode*. $p(a)$, $p(b)$ dan $p(c)$ akan dihitung ulang. Karena saat ini pada *symbol occurrence pool* berisi tiga simbol, yaitu satu simbol b dan dua simbol c maka $N(a) = 0$, nilai $N(b) = 1$, $N(c) = 2$ setelah itu akan didapatkan $p(a) = 0$, $p(b) = 1/3$, $p(c) = 2/3$. Selanjutnya penghitungan interval peluang baru dilakukan berdasarkan peluang simbol b kemudian simbol b dimasukkan ke dalam *symbol occurrence pool*. Saat ini *symbol occurrence pool* berisi empat simbol yaitu dua simbol b dan dua simbol c : $O = \{b, c, c, b\}$ sedangkan interval peluang baru yang terbentuk adalah $low = 0.6390$, $high = 0.6501$. Karena pada tahap ini jumlah simbol pada *symbol occurrence pool* sama dengan *window size*, maka proses *encode* dihentikan kemudian pemilihan sembarang angka diantara 0.6390 (low terakhir) dan 0.6501 ($high$ terakhir) dilakukan. Misal angka decimal 0.64 dipilih, maka *encoder* akan mengirimkan simbol 0.64 .



Gambar 14. Proses Penghitungan Adaptive Arithmetic Coding

Tahapan proses *encoding* menggunakan *adaptive arithmetic coding* adalah sebagai berikut :

- Langkah 1 Inisialisasi *symbol occurrence pool* $O = \{ \}$, inisialisasi *window size* sesuai dengan jumlah simbol yang akan di *encode* dan inisialisasi interval peluang dengan $low = 0$ dan $high = I$.
- Langkah 2 Hitung peluang masing-masing simbol yang ada pada himpunan simbol yang ada.
- Langkah 3 Hitung nilai posisi setiap simbol pada interval peluang berdasarkan peluangnya masing-masing

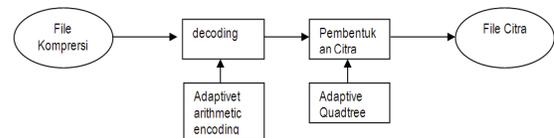
Langkah 4 *Encode* simbol awal pada string dengan cara memindahkan simbol tersebut ke dalam *symbol occurrence pool*.

Langkah 5 Buat interval peluang yang baru dengan nilai low dan $high$ berdasarkan nilai posisi low dan $high$ pada simbol yang di *encode*.

Langkah 6 Cek apakah jumlah simbol yang ada pada *symbol occurrence pool* telah men-capai *window size*. Jika sudah, pilih dan simpan nilai posisi antara low dan $high$ pada interval peluang terbaru kemudian akhiri prosedur *encoding*. Jika belum, ulangi langkah ke 2.

9.2 Analisis Dekompresi Citra

Kerangka umum dari dekomposisi citra menggunakan metode *quadtree* Dapat dilihat pada gambar di bawah ini



Gambar 15. Tahapan dekomposisi citra metode quadtree

Pada gambar diatas, terdapat dua bagian utama proses dekomposisi citra. Kedua bagian tersebut adalah:

- a. *Decodin*, data hasil kompresi yang telah di *encode* harus dikembalikan lagi ke dalam bentuk aslinya agar dapat digunakan untuk pembentukan citra. Proses ini dilakukan dengan menggunakan algoritma *adaptive arithmetic coding*.
- b. Pembentukan citra, dengan menggunakan berbagai parameter yang ada maka *quadtree code* akan disusun kembali pada citra baru sehingga menghasilkan range dengan ukuran yang berbeda. Setelah itu citra dibentuk dengan melakukan proses IFS ke dalam citra baru sesuai dengan jumlah iterasi yang ditentukan.

9.3. Analisis Decoding

Data yang didapat dari file kompresi harus *didecode* agar kembali ke bentuk semula. Algoritma yang dipakai untuk memenuhi hal ini adalah *adaptive arithmetic coding*. Proses *decoding* dari *adaptive arith-metic coding* merupakan bentuk terbalik dari proses *encoding*. Berikut ini adalah contoh proses *decoding* menggunakan penghitungan *adaptive arithmetic coding*. Suatu simbol 0.64 akan di *decode* menggunakan teknik *adaptive arithmetic coding*. rnaka langkah-langkah yang dilakukan adalah sebagai berikut:

- a. Inisialisasi *symbol occurrence pool* sebagai wadah kosong $O = \{\}$ dan inisialisasi *windows size* sebesar 4 (sesuai dengan *windows size* sewaktu *encoding*) setelah itu peluang kemunculan setiap simbol anggota himpunan $\{a,b,c\}$ akan dihitung menggunakan rumus:

$$p(a) = \frac{N(a) + 1}{N(a) + N(b) + N(c) + 3}$$

$$p(b) = \frac{N(b) + 1}{N(a) + N(b) + N(c) + 3}$$

$$p(c) = \frac{N(c) + 1}{N(a) + N(b) + N(c) + 3}$$

- b. dimana p melambangkan peluang kemunculan, N melambangkan jumlah simbol tertentu yang ada dalam *symbol occurrence pool*. Catatan: penambahan angka 1 pada pembilang dan angka 3 pada penyebut berdasarkan rumus dasar peluang, besamya penambahan pada penyebut didasarkan pada jumlah simbol pada himpunan. *Decode* simbol 0.64 yang pertama dilakukan. Karena *symbol occurrence pool* (O) masih kosong maka $N(a) = N(b) = N(c) = 0$, sehingga didapatkan $p(a) = p(b) = p(c) = 1/3$. Interval peluang awal (0,1) akan terbagi menjadi tiga bagian sesuai dengan besar peluang kemunculan masing-masing simbol. Pada tahap ini 0.64 berada diantara nilai posisi $low = 0.3333$, $high = 0.6667$ yang mewakili simbol b . maka simbol b dimasukkan ke dalam *symbol occurrence*

pool (O) dan dinotasikan sebagai berikut : $O = \{b\}$ sedangkan interval peluang baru yang terbentuk adalah $low = 0.3333$, $high = 0.6667$. Karena jumlah simbol pada *symbol occurrence pool* belum mencapai *window size*, maka proses *decode* simbol 0.64 akan terns diulangi

- c. Pada proses *decode* simbol 0.64 yang ke dua, $p(a)$, $p(b)$ dan $p(c)$ akan dihitung ulang. Karena saat ini pada *symbol occurrence pool* berisi satu simbol b maka $N(b) = 1$ sedangkan nilai $N(a) = N(c) = 0$ setelah itu didapatkan $p(a) = p(c) = 1/4$ dan $p(b) = 2/4$. Pada tahap ini 0.64 berada diantara nilai posisi $low = 0.5834$, $high = 0.6667$ yang mewakili simbol c . maka simbol c dimasukkan ke dalam *symbol occurrence pool* (O) dan dinotasikan sebagai berikut : $O = \{b,c\}$ sedangkan interval peluang baru yang terbentuk adalah $low = 0.5834$, $high = 0.6667$.
- d. Pada proses *decode* simbol 0.64 yang ke tiga, $p(a)$, $p(b)$ dan $p(c)$ akan dihitung ulang. Karena saat ini pada *symbol occurrence pool* berisi dua simbol, yaitu b dan c maka $N(a) = 0$ sedangkan nilai $N(b) = N(c) = 1$ setelah itu akan didapatkan $p(a) = 1/5$, $p(b) = p(c) = 2/5$. Pada tahap ini 0.64 ber-ada diantara nilai posisi $low = 0.6334$, $high = 0.6667$ yang mewakili simbol c . maka simbol c dimasukkan ke dalam *symbol occurrence pool* (O) dan dinotasikan sebagai berikut : $O = \{b,c,c\}$ sedangkan interval peluang baru yang terbentuk adalah $low = 0.6334$, $high = 0.6667$.
- d. Pada proses *decode*.. simbol 0.64 yang ke empat, $p(a)$, $p(b)$ dan $p(c)$ akan dihitung ulang. Karena saat ini pada *symbol occurrence pool* berisi tiga simbol, yaitu satu simbol b dan dua simbol c maka $N(a) = 0$, nilai $N(b) = 1$, $N(c) = 2$ setelah itu akan didapatkan $p(a) = 1/6$, $p(b) = 2/6$, $p(c) = 3/6$. Pada tahap ini 0.64 berada diantara nilai posisi $low = 0.6390$, $high = 0.6501$ yang mewakili simbol c . maka simbol c dimasukkan ke dalam *symbol occurrence pool* (O) dan dinotasikan sebagai berikut : $O = \{b,c,c,b\}$ sedangkan interval

peluang baru yang terbentuk adalah $low = 0.6390$, $high = 0.6501$. Pada saat ini jumlah symbol pada *symbol occurrence pool* sama dengan *window size*, maka proses *decode* dihentikan dan string yang dihasilkan adalah kumpulan symbol yang ada pada *Symbol occurrence pool* yaitu string *bccb*.

Tahapan proses *decoding* menggunakan *adaptive arithmetic coding* adalah sebagai berikut :

- Langkah 1** Inisialisasi *symbol occurrence pool* $O = \{\}$, inisialisasi *window size* sesuai dengan *window size* yang ada pada proses *encoding* dan inisialisasi interval peluang dengan $low = 0$ dan $high = 1$.
- Langkah 2** Hitung peluang masing-masing simbol yang ada pada himpunan simbol yang ada.
- Langkah 3** Hitung nilai posisi setiap simbol pada berdasarkan peluangnya masing-masing interval peluang
- Langkah 4** *Decode* simbol baru dengan cara memasukkan nilai simbol baru tersebut ke dalam peluang interval yang ada, masukkan simbol asli yang memiliki nilai posisi yang mencakup nilai dari simbol yang di *Jccol*, l.c dalam *symbol occurrence pool*.
- Langkah 5** Buat interval peluang yang baru dengan nilai *low* dan *high* berdasarkan nilai posisi *low* dan *high* pada simbol asli yang terpilih.
- Langkah 6** Cek apakah jumlah simbol yang ada pada *symbol occurrence pool* telah mencapai *window size*. Jika sudah, akhiri prosedur *decoding*. Pada tahap ini kumpulan simbol yang ada pada *symbol occurrence pool* adalah representasi dari kumpulan simbol asli. Jika belum, ulangi langkah ke 2

9.4. Analisis Pembentukan Citra

Proses pembentukan citra menggunakan

proses IFS, yaitu proses yang dilakukan berulang-ulang sesuai jumlah iterasi yang ditentukan. Untuk setiap dimasukkan ke dalam domain kemudian dilakukan *transformasi-affine* terhadap domain sesuai dengan simetri yang ada. Informasi koordinat domain, nilai luminansi, dan simetri *affine* untuk setiap range tersimpan pada *koefisien fractal* yang terbentuk saat proses kompresi. Hasil dari proses ini adalah terbentuknya citra sementara pada iterasi saat ini. Sesuai dengan jumlah iterasi yang ditentukan, ulangi proses IFS terhadap setiap range yang ada. Setelah iterasi selesai dilakukan akan terbentuk citra keseluruhan hasil dekompresi.

9.5. Penghitungan Kualitas Citra

Citra hasil dekompresi akan mengalami penurunan kualitas (*lossy*) dari citra aslinya. Untuk menghitung seberapa besar perbandingan penurunan kualitas citra (citra asli dengan citra hasil dekompresi) maka dilakukan proses penghitungan kualitas citra menggunakan PSNR.

Pada dasarnya PSNR (*peak signal-to-noise ratio*) berguna untuk menghasilkan suatu angka yang dapat mencerminkan kualitas dari sebuah citra. Teori PSNR mengatakan bahwa semakin tinggi nilai PSNR berarti semakin baik kualitas citra hasil dekompresi. Namun dikarenakan angka-angka yang di proses pada perhitungan PSNR didapat dari komputasi nilai piksel citra asli dan citra hasil dekompresi, maka sesungguhnya ukuran PSNR tidaklah sesuai dengan persepsi manusia akan kualitas citra. Oleh karena itu nilai PSNR yang lebih tinggi sesungguhnya belum tentu memiliki kualitas citra yang lebih baik.

Saat ini, telah banyak penelitian mengenai cara mengukur kualitas citra berdasarkan persepsi penglihatan manusia, namun semuanya masih merupakan perhitungan yang masih sulit diaplikasikan. Oleh karena itu PSNR masih menjadi tolak ukur penghitungan kualitas citra dalam dunia *computer vision*. Penjelasan penghitungan PSNR adalah sebagai berikut. Tersedia suatu citra asli yang dilambangkan sebagai $f(i,j)$ yang memiliki $N \times N$ piksel dan citra hasil dekompresi yang dilambangkan sebagai $F\{ij\}$. Untuk menghitung nilai PSNR,

Jangkah pertama yang perlu dilakukan adalah menghi-tung nilai dari MSE (*mean squared error*) Setelah itu dilakukan penghitungan *bit rate* dan MAX1. Setelah mendapatkan semua koefisien yang dibutuhkan, maka penghitungan PSNR dapat dilakukan. Adapun rumus-rumus untuk penghitungan MSE, MAX1 dan PSNR adalah sebagai berikut :

$$MSE = \frac{\sum [f(i,j) - F(t,j)]^2}{N \times N}$$

$$MAX_t = 2^B - 1$$

$$PSNR = 20 \log_{10} \left(\frac{MAX_1}{\sqrt{MSE}} \right)$$

Dimana:

- $f(i,j)$: Nilai piksel citra asli pada koordinat i,j
 $F(i,j)$: Nilai piksel citra hasil dekompresi pada koordinat i,j
Jumlah bit : Jumlah bit
Jumlah_pxl :Jumlah piksel
B : Jumlah bit per piksel
N : Resolusi citra
 MSE : Nilai error keseluruhan citra
 MAX₁ : Nilai piksel maksimum pada citra

PSNR biasanya memiliki nilai yang berkisar diantara 20 sampai 40 dan biasanya ditulis menggu-nakan format desimal dengan 2 angka dibelakang koma dengan satuan db (*decibel*). Namun untuk menampil-kan data yang sesungguhnya, maka dalam penelitian ini nilai PSNR ditulis dengan lengkap sesuai dengan tipe data yang digunakan dalam program yang dirancang.

10. Simpulan

Berdasarkan hasil analisis, perancangan, implementasi dan evaluasi yang telah dilakukan, dapat disimpulkan:

1. bahwa metode *adaptive quadtree* yang digunakan dalam pengompresan citra secara keseluruhan lebih memiliki nilai tambah dibanding metode IFS yang lain dengan menggunakan metode PIFS sebagai

perbandingan, ditinjau dari segi rasio dan waktu.

2. Ditinjau dari segi kualitas citra hasil dekompresi yang dapat dilihat pada tabel perbandingan dekompresi *adaptive quadtree* dan PIFS, metode *adaptive quad-tree* masih kalah dengan metode PIFS, ini disebabkan pemilihan range pada metode *adaptive quadtree* yang dibatasi dengan level maksimum dan level minimum berdasarkan nilai *threshold*. sehingga blok-blok range yang dihasilkan memiliki bentuk yang tidak sama besar. Tidak seperti metode PIFS yang telah menentukan bentuk rangenya secara tetap dengan ukuran yang sama.

Namun, hal diatas menjadi nilai lebih pada metode metode *adaptive quadtree*, yaitu dari rasio pengompresan. Dikarenakan adanya minimum dan maksimum level pada metode *adaptive quadtree* maka range yang dihasilkan lebih sedikit jumlahnya dari metode PIFS sehingga data informasi yang disimpan menjadi lebih sedikit dibandingkan dengan metode PIFS. Metode *adaptive quadtree* menghasilkan rasio kompresi yang cukup tinggi yaitu 60%-70% untuk citra dengan detil yang berbeda-beda dibandingkan dengan PIFS. serta tidak menutup kemungkinan metode ini digunakan dalam pengompresan video.

11. Saran

Hendaknya penelitian ini membuka pintu baru bagi peneliti mengenai penelitian citra *fractal* yang merupakan teknologi yang tergolong sangat baru dan masih dalam tahap penelitian. Masih terbuka peluang yang cukup luas untuk menggali dan mengembangkan citra *fractal*.

Daftar Pustaka

- [1] Sharat Chandran, S., Kar, (2002). Retrieving Faces by the PIFS Fractal Code, <http://www.umiacs.umd.edu/sharat>
- [2] Fisher, Yuval. (1995). *Fractal Image Compression: Theory and Application*. Springer- Verlag Telos.

- [3] Vales, R.C., Woods, R.E. (2001). *Digital Image Processing*. Addison Wesley Publishing Company. Inc.
- [4] Amstein, H., Ruhl, M., Saupe, D. (2001). *Region-based fractal image compression*. IEEE Transactions On Image Processing, Vol. 9, p1171-1184. IEEE.
- [5] Jin, A. E. (1992). *Image Coding Based on a Fractal Theory of Iterated Contractive Image Transformations*. IEEE Transactions On Image Processing. Vol. 1, No. 1. IEEE.
- [6] Mandelbrot, Benoit M. (1983), *The Fractal Geometry of Nature*, WH Freeman and Company, New York.
- [7] Devaney, R and L. Keen, eds. (1989), *Chaos, Fractals and Dynamics*, Addison-Wesley, Menlo Park, CA.
- [8] Oliver, Dick. (1999) *Memandang Realita dengan Fractal Vision*. Edisi Terjemahan. Andi Yogyakarta, Yogyakarta.
- [9] Aterman, E., Feder, M. (1994). *Image Compression via Improved Quadtree Decomposition Algorithms*. IEEE Transactions On Image Processing, Vol. 3, No. 2. IEEE.
- [10] Mandelbrot, Benoit M. (1983), *The Fractal Geometry of Nature*, WH Freeman and Company, New York.
- [11] Stevens, Roger T (1990), *Advanced Fractal Programming in C*. M&T, Redwood City, CA.
- [12] Chien-Cheng Tseng, Tsung-Ming Hwang, (2003), *Quantum Digital Image Processing Algorithms*, 16th IPPR Conference on Computer Vision, Graphics and Image Processing (CVGIP 2003)
- [13] Stead, Stephen. (1999). *Fractal and Wavelet Image Compression Techniques*. SPIE Tutorial Texts in Optical Engineering Vol. TT40). SPIE Press.
- [14] Kamel Belloulata and Janusz Konrad, (2002), *Fractal Image Compression with Region-Based Functionality*, Senior Member, IEEE, IEEE TRANS. ON IMAGE PROCESSING, VOL. 11, NO. 4, APRIL 2002