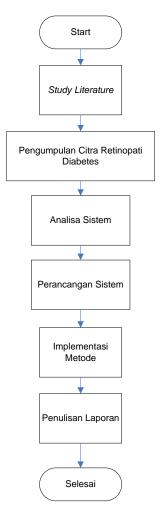
# **BAB III**

# ANALISA DAN PERANCANGAN SISTEM

# 3.1 Tahapan Penelitian

Untuk menyelesaikan penelitian ini ada beberapa tahapan yang harus dikerjakan. Tahapan yang dilakukan dalam penelitian ini ditunjukan pada Gambar 3.1.



Gambar 3.1 Diagram Metodologi Penelitian

## 3.2 Study Literatur

Penelitian selalu diawali dengan proses pengkajian yang berkaitan dengan topik penelitian yang diambil. Proses ini meliputi pencarian referensi pendukung yang sesuai dan dapat dipertanggung jawabkan. Referensi yang digunakan dapat berupa buku jurnal maupun artikel seperti, peningkatan kontras, retinopati diabetes, transformasi spasial domain, *harmony search* dan metode pengujian untuk peningkatan kontras. Informasi yang didapat nantinya berguna untuk mendesain algoritma dalam memecahkan permasalahan yang sedang diteliti. Setelah study literature dilakukan, pendefinisian masalah dapat diketahui lebih detail.

## 3.3 Pengumpulan Dataset

Pada tahap ini dilakukan pengumpulan dataset. Dataset yang digunakan dalam penelitian ini adalah citra retinopati diabetes yang diambil dari database STARE.

#### 3.4 Analisa Sistem

Tahap ini membahas tentang analisa kebutuhan fungsionalitas sistem, batasan sistem serta masukan dan keluaran sistem. Sistem yang dibangun harus mampu membaca citra masukan dengan format ppm, dan meningkatkan kontras citra.

#### 3.5 Perancangan Sistem

Dalam penelitian ini akan dilakukan beberapa tahapan meliputi tahap implementasi metode *GLCE*, serta metode yang diusulkan yaitu *GLCE* berbasis harmony search (kombinasi *MLSD+HS* dengan *GLCE*). Tahapan yang diperlukan untuk mengimplementasi metode *GLCE*, dan *GLCE+HS* yaitu input image, mengubah citra RGB menjadi grayscale, local mean, global mean, standard

deviation, harmony search. Dimana ilustrasi rancangan sistem yang akan dikerjakan ditunjukan oleh Gambar 3.2.



Gambar 3.2 Flowchart Rancangan Sistem

#### 3.5.1 Input Image

Data masukan yang digunakan dalam sistem adalah citra RGB retinopati diabetes yang berukuran 605 x 700 piksel dengan format PPM. Setelah didapat citra retinopati diabetes yang akan diolah tahap selanjutnya adalah merubah citra RGB ke citra grayscale.

### 3.5.2 *Grayscale*

Pada tahap ini citra RGB retinopati diabetes dikonversi menjadi citra grayscale. Hal ini dilakukan untuk menyederhanakan model citra. Cara mendapatkan citra grayscale retinopati diabetes ini dengan mengambil warna green dari citra RGB retinopati diabetes yang telah dijelaskan pada bab 2.3. Setelah didapatkan citra grayscale tahap selanjutnya adalah mencari *local mean* dan *global mean*.

## 3.5.3 Local Mean dan Global Mean

Local mean / filter mean pada kasus ini digunakan untuk mencari informasi lokal dari sebuah citra, yang bergantung pada karakteristik neigborhood. Berikut adalah contoh perhitungan manual dari filter mean pada citra keabuan 5x5 dengan ketetanggaan (n) 3x3 yang direpresentasikan pada Tabel 3.2. Dimana matriks grayscale dari citra retinopati diabetes diumpamakan dengan Tabel 3.1.

**Tabel 3.1** Matriks *Grayscale* 

4	4	2	0	4
2	4	1	3	1
3	1	0	4	3
0	3	3	2	3
0	4	4	3	4

**Tabel 3.2** Perhitungan *Filter mean* 

no	g(x,y)	Perhitungan	Hasil	Piksel
				Yang
				Diganti
1	1,1	(4+4+2+2+4+1+3+1+0)/(3*3)	2,33 => 2	4
2	1,2	(4+2+0+ <b>2</b> +1+3+1+0+4)/(3*3)	1,89 => 2	1
3	1,3	(2+0+4+2+3+1+0+4+3)/(3*3)	2,11 => 2	3
4	2,1	(2+2+2+3+1+0+0+3+3)/(3*3)	1,78 => 2	1
5	2,2	(2+2+2+2+0+4+3+3+2)/(3*3)	2,22 => 2	0
6	2,3	(2+2+1+2+4+3+3+2+3)/(3*3)	2,44 => 2	4
7	3,1	(3+2+2+0+3+3+0+4+4)/(3*3)	2,33 => 2	3
8	3,2	(2+2+2+2+3+2+4+4+3)/(3*3)	2,67 => 3	3
9	3,3	(2+2+3+3+2+3+4+3+4)/(3*3)	2,89 => 3	2

Sedangkan hasil akhir dari pertihungan filter mean dapat dilihat pada Tabel

**Tabel 3.3** Matriks *Filter mean* 

Sedangkan *global mean* pada kasus ini digunakan untuk mencari informasi keseluruhan/global tentang penyimpangan dari sebuah citra. Nilai *global mean* didapatkan dari jumlah keseluruhan nilai piksel yang dihasilkan oleh *matriks grayscale* dibagi luas daerah citra (nilai rata-rata dari sebuah citra). Berikut adalah contoh perhitungan manual dari *global mean*.

$$\textit{Global Mean } = \frac{^{4+4+2+0+4+2+4+1+3+1+3+1+0+4+3+0+3+3+2+3+0+4+4+3+4}}{^{5*5}} = 2,48$$

Setelah mendapatkan hasil matirks dari *filter mean* langkah selanjutnya adalah mencari nilai *standard deviation*.

## 3.5.4 Standard Deviation

Standard deviation pada kasus ini digunakan untuk mencari homogenitas antara matriks grayscale dengan filter mean. Berikut adalah perhitungan manual Standard Deviation.

#### Iterasi 1

$$\sqrt{\frac{(4-4)^2 + (4-4)^2 + (2-2)^2 + (2-2)^2 + (4-2)^2 + (1-2)^2 + (3-3)^2 + (1-2)^2 + (0-2)^2}{(3*3) - 1}} = 1,118034$$

#### Iterasi 2

$$\sqrt{\frac{(4-4)^2+(2-2)^2+(0-0)^2+(4-2)^2+(1-2)^2+(3-2)^2+(1-2)^2+(0-2)^2+(4-2)^2}{(3*3)-1}} = 1,369306$$

#### Iterasi 3

$$\sqrt{\frac{(2-2)^2 + (0-0)^2 + (4-4)^2 + (1-2)^2 + (3-2)^2 + (1-1)^2 + (0-2)^2 + (4-2)^2 + (3-3)^2}{(3*3)-1}} = 1,118034$$

#### Iterasi 4

$$\sqrt{\frac{(2-2)^2 + (4-2)^2 + (1-2)^2 + (3-3)^2 + (1-2)^2 + (0-2)^2 + (0-0)^2 + (3-2)^2 + (3-3)^2}{(3*3)-1}} = 1,172604$$

#### Iterasi 5

$$\sqrt{\frac{(4-2)^2 + (1-2)^2 + (3-2)^2 + (1-2)^2 + (0-2)^2 + (4-2)^2 + (3-2)^2 + (2-3)^2 + (4-4)^2}{(3*3)-1}} = 1,1457738$$

#### Iterasi 6

$$\sqrt{\frac{(1-2)^2+(3-2)^2+(1-1)^2+(0-2)^2+(4-2)^2+(3-3)^2+(3-3)^2+(2-3)^2+(3-3)^2}{(3*3)-1}}=1,172604$$

## Iterasi 7

$$\sqrt{\frac{(3-3)^2 + (1-2)^2 + (0-2)^2 + (0-0)^2 + (3-2)^2 + (3-3)^2 + (0-0)^2 + (4-4)^2 + (4-4)^2}{(3*3) - 1}} = 0.866025$$

#### Iterasi 8

$$\sqrt{\frac{(1-2)^2 + (0-2)^2 + (4-2)^2 + (3-2)^2 + (3-3)^2 + (2-3)^2 + (4-4)^2 + (4-4)^2 + (3-3)^2}{(3*3)-1}} = 1,172604$$

## Iterasi 9

$$\sqrt{\frac{(0-2)^2 + (4-2)^2 + (3-3)^2 + (3-3)^2 + (2-3)^2 + (3-3)^2 + (4-4)^2 + (3-3)^2 + (4-4)^2}{(3*3)-1}} = 1,06066$$

Sehingga didapatkan hasil matriks *standard deviation* seperti yang ditunjukan pada Tabel 3.4.

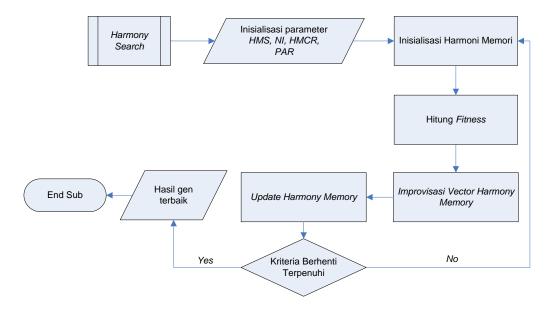
4 4 2 0 4 2 1,118034 1,369306 1,118034 1 3 3 1,172604 1,457738 1,172604 0 0,866025 1,172604 1,06066 3 0 4 4 3 4

**Tabel 3.4** Matriks Standard Deviation

## 3.5.5 Harmony Search

Setelah menghitung algoritma *Standard Deviation* tahap selanjutnya adalah proses perhitungan algoritma *harmony Search. Harmony search* pada kasus ini difungsikan untuk pencarian otomatis terhadap parameter yang terdapat pada perumusan *GLCE* berbasis *harmony search* yang telah dituliskan pada bab 2.15.

Berikut alur dari algoritma *harmony search* yang direpresentasikan pada Gambar 3.3.



Gambar 3.3 Alur Harmony Search

#### 3.5.5.1 Inisialisasi Parameter

Pada tahap awal algoritma *harmony search* adalah tahap inisialisasi parameter. Inisaialisasi parameter yang digunakan pada algoritma *harmony search* adalah *HMCR* (*Harmony Memory Consideration Rate*), *HMS* (*Harmony Memory size*), *PAR* (*Pitch Adjustment Rate*), dan *NI* (*Number of Improvisations*) yang telah dijelaskan pada bab 2.5. Setelah tahap inisialisasi parameter, tahapan selanjutnya adalah tahap inisialisasi *harmony* atau membangkitkan kandidat solusi.

#### 3.5.5.2 Inisialisasi *Harmony Memory*

Tahap selanjutnya adalah proses inisialisasi *harmony memory* atau membangkitkan kandidat solusi secara random untuk parameter a, b, c, k yang terdapat pada perumusan GLCE+HS yang dituliskan pada bab 2.15. Untuk nilai a terdiri dari rentang nilai (0 - 1,5), nilai b (0 - globalMean / 2), nilai c (0 - 1), dan k (0,5 - 1,5). Berikut adalah contoh perhitungan inisialisasi *harmony* dengan menggunakan inisialisasi parameter HMCR (Frekuensi Memory Consideration) = 0.9, NI (Nilai Iterasi) = 5, HMS (Kandidat Solusi) = 2, PAR (Frekuensi Pitch Adjustment) = 0.6 serta banyak variabel = 4 (a,b,c,k) dan perumusan pembentukan kandidat awal yang telah dituliskan pada bab 2.5.

#### Kandidat ke 1.

$$x(1) = 0 + (1,5 - 0) * 0,8 = 1,2$$
  $\rightarrow$  Untuk nilai parameter  $a$ 
 $x(2) = 0 + (0,4 - 0) * 0,3 = 0,12$   $\rightarrow$  Untuk nilai parameter  $b$ 
 $x(3) = 0 + (1 - 0) * 0,6 = 0,6$   $\rightarrow$  Untuk nilai parameter  $c$ 
 $x(4) = 0,5 + (1,5 - 0.5) * 0,7 = 1,2$   $\rightarrow$  Untuk nilai parameter  $k$ 

#### Kandidat ke 2.

$$x(1) = 0 + (1,5 - 0) * 0,124 = 0,186$$
 Untuk nilai parameter  $a$ 
 $x(2) = 0 + (0,4 - 0) * 0,6271 = 0,25$  Untuk nilai parameter  $b$ 
 $x(3) = 0 + (1 - 0) * 0,6 = 0,95$  Untuk nilai parameter  $c$ 
 $x(4) = 0,5 + (1,5 - 0,5) * 0,076 = 0,576$  Untuk nilai parameter  $k$ 

#### 3.5.5.3 Hitung Fitness

Langkah selanjutnya adalah menghitung nilai *fitness*. Nilai *fitness* pada tugas akhir ini berfungsi untuk menentukan kandidat terbaik, semakin besar nilai yang diperoleh maka semakin banyak *edge* yang terdeteksi begitu juga sebaliknya. Perhitungan nilai fitnes didapatkan dengan mengkombinasikan nilai *entropy*, jumlah itensitas, serta informasi *edge* dari sebuah citra. Perumusan untuk mendapatkan nilai fitnes dapat dilihat pada bab 2.15.

#### A Pembentukan Matriks Kandidat Solusi

Pembentukan matriks kandidat solusi adalah langkah pertama yang dilakukan untuk mendapatkan nilai *fitness* dari setiap kandidat parameter. Berikut merupakan perhitungan matriks kandidat solusi berdasarkan penjelasan pada bab 2.15.

#### GLCE berbasis harmony search kandidat ke 1

$$g(1,1) = \left(\frac{1,2*2,48}{1,118034+0,12}\right) * \left((4-0,6*2) + 2^{1,2}\right) = 12,2532$$

$$g(1,2) = \left(\frac{1,2*2,48}{1,369306+0,12}\right) * \left((1-0,6*2) + 2^{1,2}\right) = 4,19112$$

$$g(1,3) = \left(\frac{1,2*2,48}{1,118034+0,12}\right) * \left((3-0,6*2) + 2^{1,2}\right) = 9,84937$$

$$g(2,1) = \left(\frac{1,2*2,48}{1,172604+0,12}\right) * \left((1-0,6*2) + 2^{1,2}\right) = 4,82889$$

$$g(2,2) = \left(\frac{1,2*2,48}{1,457738+0,12}\right) * \left((0-0,6*2)+2^{1,2}\right) = 2,06996$$

$$g(2,3) = \left(\frac{1,2*2,48}{1,172604+0,12}\right) * \left((4-0,6*2)+2^{1,2}\right) = 11,7359$$

$$g(3,1) = \left(\frac{1,2*2,48}{0,866025+0,12}\right) * \left((3-0,6*2)+2^{1,2}\right) = 12,3667$$

$$g(3,2) = \left(\frac{1,2*2,48}{1,172604+0,12}\right) * \left((3-0,6*3)+3^{1,2}\right) = 11,3670$$

$$g(3,3) = \left(\frac{1,2*2,48}{1,06066+0,12}\right) * \left((2-0,6*3)+3^{1,2}\right) = 9,92418$$

## GLCE berbasis harmony search kandidat ke 2

$$g(1,1) = \left(\frac{0.576*2.48}{1.118034+0.25}\right) * \left((4-0.95*2) + 2^{0.186}\right) = 3,38066$$

$$g(1,2) = \left(\frac{0.576*2.48}{1.369306+0.25}\right) * \left((1-0.95*2) + 2^{0.186}\right) = 0,20961$$

$$g(1,3) = \left(\frac{0.576*2.48}{1.118034+0.25}\right) * \left((3-0.95*2) + 2^{0.186}\right) = 2,33647$$

$$g(2,1) = \left(\frac{0.576*2.48}{1.172604+0.25}\right) * \left((1-0.95*2) + 2^{0.186}\right) = 0,23859$$

$$g(2,2) = \left(\frac{0.576*2.48}{1.457738+0.25}\right) * \left((0-0.95*2) + 2^{0.186}\right) = -0,6377$$

$$g(2,3) = \left(\frac{0.576*2.48}{1.172604+0.25}\right) * \left((4-0.95*2) + 2^{0.186}\right) = 3,25098$$

$$g(3,1) = \left(\frac{0.576*2.48}{0.866025+0.25}\right) * \left((3-0.95*2) + 2^{0.186}\right) = 2,86407$$

$$g(3,2) = \left(\frac{0.576*2.48}{1.172604+0.25}\right) * \left((3-0.95*3) + 3^{0.186}\right) = 1,38240$$

$$g(3,3) = \left(\frac{0.576*2.48}{1.06066+0.25}\right) * \left((2-0.95*3) + 3^{0.186}\right) = 0,41058$$

Sehingga didapatkan dua kandidat matriks *GLCE* berbasis *harmony search* yang direpresentasikan pada Tabel 3.5 untuk kandidat 1 dan Tabel 3.6 kandidat 2.

**Tabel 3.5** Kandidat 1

**Tabel 3.6** *Kandidat 2* 

4	4	2	0	4
2	3	0	2	1
3	0	0	3	3
0	3	1	0	3
0	4	4	3	4

# B Perhitungan Entropy

Langkah selanjutnya adalah perhitungan nilai *entropy*. Hal ini dimaksudkan untuk mengetahui pemerataan histogram dari citra. Semakin besar maka semakin baik pemerataan histogramnya. Dimana proses perhitungan *entropy* dari matriks *GLCE* berbasis *harmony search kandidat 1* berdasarkan perumusan yang dijelaskan pada bab 2.13 direpresentasikan pada Tabel 3.7.

**Tabel 3.7** Itensitas Piksel kandidat 1

Value	Banyak	Probabilitas
0	3	3/(5*5)
1	1	1/(5*5)
2	3	3/(5*5)
3	4	4/(5*5)
4	7	7/(5*5)
5	1	1/(5*5)
9	1	1/(5*5)
10	1	1/(5*5)
11	1	1/(5*5)

Value	Banyak	Probabilitas
12	3	3/(5*5)
Entopy		2,96721

Sedangkan proses perhitungan *entropy* dari matriks *GLCE* berbasis *harmony search kandidat 2* berdasarkan perumusan yang dijelaskan pada bab 2.13 direpresentasikan pada Tabel 3.8.

**Tabel 3.8** Itensitas Piksel kandidat 2

Value	Banyak	Probabilitas
0	7	7/(5*5)
1	2	2/(5*5)
2	3	3/(5*5)
3	7	7/(5*5)
4	6	6/(5*5)
E	ntropy	2,18115

# C Perhitungan Sobel

Pada tahap ini merupakan pembentukan matriks *sobel*. Tujuan dari proses ini adalah untuk mendapatkan informasi *edge* dari citra. Berikut merupakan perhitungan *sobel* dari Tabel 3.5 dan Tabel 3.6 dengan perumusan yang telah dituliskan pada Bab 2.6.

## GLCE berbasis harmony search kandidat 1

$$sobel(1,1) = \sqrt{(3+(2*5)+2-4-(2*4)-2)^2+(2+(2*4)+2-4-(2*2)-3)^2} \\ = 1,414214$$

$$sobel(1,2) = \sqrt{(5+(2*2)+12-4-(2*2)-0)^2+(0+(2*10)+12-4-(2*12)-5)^2} \\ = 13,0384$$

$$sobel(1,3) = \sqrt{(2+(2*12)+3-2-(2*0)-4)^2+(4+(2*1)+3-2-(2*4)-2)^2} \\ = 23,19483$$

$$sobel(2,1) = \sqrt{(0+(2*12)+11-2-(2*12)-4)^2+(4+(2*2)+11-2-(2*3)-0)^2} \\ = 12,08305$$

$$sobel(2,2) = \sqrt{(12+(2*11)+9-12-(2*4)-10)^2+(10+(2*12)+9-12-(2*5)-12)^2} \\ = 15,81139$$

$$sobel(2,3) = \sqrt{(11+(2*9)+3-4-(2*10)-1)^2+(1+(2*3)+3-4-(2*2)-11)^2} \\ = 11,40175$$

$$sobel(3,1) = \sqrt{(0+(2*4)+4-3-(2*5)-2)^2+(2+(2*11)+4-3-(2*0)-0)^2} \\ = 25,17936$$

$$sobel(3,2) = \sqrt{(4+(2*4)+3-5-(2*2)-12)^2+(12+(2*9)+3-5-(2*12)-4)^2} \\ = 6$$

$$sobel(3,3) = \sqrt{(4+(2*3)+4-2-(2*12)-3)^2+(3+(2*3)+4-2-(2*11)-4)^2} \\ = 21,2132$$

#### GLCE berbasis harmony search kandidat 2

$$sobel(1,1) = \sqrt{(3+(2*0)+0-4-(2*2)-0)^2 + (2+(2*0)+0-4-(2*2)-3)^2}$$

$$= 10,29563$$

$$sobel(1,2) = \sqrt{(0+(2*0)+3-4-(2*0)-4)^2 + (0+(2*2)+3-4-(2*3)-0)^2}$$

$$= 5,830952$$

$$sobel(1,3) = \sqrt{(0+(2*3)+3-2-(2*4)-0)^2 + (4+(2*1)+3-2-(2*0)-3)^2}$$

$$= 4,123106$$

$$sobel(2,1) = \sqrt{(0+(2*3)+1-2-(2*3)-0)^2 + (0+(2*0)+1-2-(2*3)-0)^2}$$

$$sobel(2,2) = \sqrt{(3+(2*1)+0-3-(2*0)-2)^2 + (2+(2*3)+0-3-(2*0)-3)^2}$$

$$= 2$$

$$sobel(2,3) = \sqrt{(1+(2*0)+3-0-(2*2)-1)^2 + (1+(2*3)+3-0-(2*0)-1)^2}$$

$$= 9,055385$$

$$sobel(3,1) = \sqrt{(0+(2*4)+4-3-(2*0)-0)^2 + (0+(2*1)+4-3-(2*0)-0)^2}$$

$$= 9,486833$$

$$sobel(3,2) = \sqrt{(4+(2*4)+3-0-(2*0)-3)^2 + (3+(2*0)+3-0-(2*3)-4)^2}$$

$$= 12,64911$$

$$sobel(3,3) = \sqrt{(4+(2*3)+4-0-(2*3)-3)^2 + (3+(2*3)+4-0-(2*1)-4)^2}$$

$$= 8,602325$$

Sehingga matriks *sobel* untuk kandidat 1 ditunjukan oleh Tabel 3.9 dan matriks *sobel* untuk kandidat 2 ditunjukan oleh Tabel 3.10.

**Tabel 3.9** sobel kandidat 1

4	4	2	0	4
2	1	13	23	1
3	12	16	11	3
0	25	6	21	3
0	4	4	3	4

Tabel 3.10 sobel Kandidat 2

4	4	2	0	4
2	10	6	4	1
3	7	2	9	3
0	9	13	9	3
0	4	4	3	4

Setelah mendapatkan matriks sobel dari tiap kandidat langkah berikutnya adalah melakukan perhitungan threshold sobel. *Threshold* sobel didapatkan dari perhitungan nilai tiap piksel pada matriks dibagi dengan nilai maksimum dari

matriks. Matriks *threshold sobel* untuk kandidat 1 ditunjukan oleh Tabel 3.11 dan matriks *threshold sobel* untuk kandidat 2 ditunjukan oleh Tabel 3.12.

Tabel 3.11 sobel kandidat TH1

0	0	0	0	0
0	0	1	1	0
0	0	1	0	0
0	1	0	1	0
0	0	0	0	0

**Tabel 3.12** sobel Kandidat TH2

0	0	0	0	0
0	1	0	0	0
0	1	0	1	0
0	1	1	1	0
0	0	0	0	0

Sehingga didapatkan  $n_{edges}$  dari Tabel 3.11 adalah 4 dan  $n_{edges}$  dari Tabel 3.12 adalah 7.

Jumlah itensitas sobel didapatkan dari penjumlahan keseluruhan itensitas piksel yang dihasilkan dari proses operator sobel. Berikut adalah perhitungan Jumlah itensitas sobel yang telah dituliskan pada bab 2.6.

$$E(I_{s \ kandidat \ 1}) = (1 + 13 + 23 + 12 + 16 + 11 + 25 + 6 + 21) = 128$$
  
 $E(I_{s \ kandidar \ 2}) = (10 + 6 + 4 + 7 + 2 + 9 + 9 + 13 + 9) = 69$ 

#### D Nilai Fitness Kandidat Solusi

Setelah mendapatkan informasi *entropy*, *jumlah intensitas sobel*, dan *banyak garis*, langkah selanjutnya adalah perhitungan nilai fitnes. Berikut merupakan perhitungan manual nilai fitnes berdasarkan bab 2.15.

$$F(I_{e \ kandidat \ 1}) = \log(\log(128)) * \frac{5}{5*5} * 2,96721 = 0,192102$$

$$F(I_{e \text{ kandidat 2}}) = \log(\log(69)) * \frac{6}{5*5} * 2,18115 = 0,138484$$

## 3.5.5.4 Improvisasi *Harmony Memory*

Setelah mendapatkan nilai *fitness* dari kandidat solusi langkah selanjutnya adalah dengan improvisasi *harmony memory*. Tujuan dari tahap ini adalah untuk mencari kombinasi parameter dari kandidat parameter yang telah ada untuk mencari kandidat yang terbaik.

#### 3.5.5.5 Update Harmony Memory

Langkah selanjutnya adalah update *harmony memory*. Maksudanya adalah mengganti nilai kandidat *a, b, c, k* yang mempunyai nilai *fitnes* paling rendah dengan kandidat baru dari proses improvisasi *harmony memory* yang memiliki nilai *fitnes* lebih baik. Apabila kandidat baru mempunyai nilai *fitnes* lebih jelek maka tidak terjadi perubahan pada kandidat. Proses ini diulang terus hingga nilai iterasi (*NI*) terpenuhi

## 3.5.6 GLCE berbasis Harmony Search

Langkah selanjutnya adalah memasukan nilai parameter (a, b, c, k) yang mempunyai nilai fitnes terbaik kedalam perumusan *GLCE+HS*.

## 3.6 Skenario Pengujian

Pengujian yang dilakukan pada penelitian ini dilakukan dengan dua tahap yaitu pengujian hasil *image enhancement* dan pengujian metode *harmony search*. Pengujian metode *harmony search* dilakukan untuk mengetahui akurasi paramater yang dihasilkan, dengan cara melakukan kombinasi parameter secara manual dengan ketentuan nilai parameter terbaik diambil dari nilai *fitnes* yang terbesar. pengujian hasil image enhancement dilakukan menggunakan metode *AMBE*, *PSNR*, dan *fitnes*.

#### 3.6.1 AMBE

Pada tahap pengujian ini dimaksudkan dengan tujuan untuk menguji citra keluaran perumusan *GLCE* berbasis *harmony search* dalam segi mempertahankan pencahayaan *edge*. Semakin besar nilai *AMBE* maka semakin tajam *edge* hasil keluaran citra dengan menggunakan *GLCE* berbasis *harmony search*. Sedangkan semakin kecil nilai *AMBE* maka semakin jelek hasil keluaran citra, sebab semakin kecil nilai *AMBE* maka hasil keluaran citra semakin mendekati citra originalnya. Pada citra original retinopati diabetes memiliki kelemahan yaitu bernoise, dan memiliki kontras yang rendah yang mengakibatkan ada beberapa *edge* yang terlihat kurang jelas.

#### 3.6.2 PSNR

Pada tahap pengujian ini dimaksudkan dengan tujuan untuk menguji citra keluaran perumusan *GLCE* berbasis *harmony search* dalam segi mereduksi noise, serta peningkatan kontras. Semakin kecil nilai *PSNR* maka semakin baik hasil keluaran citra. Sedangkan semakin besar nilai *PSNR* maka semakin jelek hasil keluaran citra, sebab semakin besar nilai *PSNR* maka hasil keluaran citra semakin mendekati citra originalnya. Pada citra original retinopati diabetes memiliki kelemahan yaitu ber*noise*, dan memiliki kontras yang rendah.

## 3.6.3 Nilai Fitness

Pada tahap pengujian ini dimaksudkan dengan tujuan untuk menguji citra keluaran perumusan *GLCE* berbasis *harmony search* dalam segi pemeretaan kontras citra pada *edge* dari citra. Semakin besar nilai *fitnes* maka semakin baik

hasil pemerataan intensitas histogramnya sehingga edge dari citra akan terlihat lebih baik.