

IDENTIFIKASI RETINA MENGGUNAKAN ALIHRAGAM GELOMBANG SINGKAT

Aris Wijayanti

^aJurusan Teknik Informatika Universitas PGRI Ronggolawe Tuban
Jl. Manunggal No. 61, Gedongombo, Semanding, Tuban 62381

Ariswjy@yahoo.com

Info Artikel :	ABSTRACT
Sejarah Artikel : Menerima : 12 Nov 2020 Revisi : 14 Des 2020 Diterima : 18 Jan 2020 Online : 3 Sept 2020 Keyword : Retinal image, database, Euclidean Normalized, Haar Wavelet	<i>Identification of a retinal biometric identification methods with low error rate due to the unique patterns in the retina of blood vessels behind the retina. These patterns can be used as training data for the recognition system is then used for comparison when the identification is done. This study aims to identify the image of the human eye retina, either the left or right side, using image processing techniques and measuring the normalized Euclidean distance. So far, research on biometric systems, particularly with the object of the eye's retina, the eye is done at the owner from the owner's eyes with diverse backgrounds, such as the Messidor database. In this study created a system that can recognize the retinal image using the transformation Haar short waves by measuring the normalized Euclidean distance. Retinal image will be the initial pretreatment process of changing the original image into a gray image, which is then performed using the Haar wavelet feature extraction to obtain the energy that will be used for the normalization of the Euclidean distance, so that the process of recognition by Euclidean values are compared. Testing is done using eye retinal image database taken from Messidor many as 100 of the 300 images taken at random were then stored in a database, the database is one of 100 images stored, the database of 100 images stored 2, and 3 as many as 100 images database stored. Of the best database testing should be done as much as 6 levels of decomposition levels. From the test results have identified the recognition accuracy rate of up to 98%. The greatest degree of familiarity is level 1 that is equal to 98%. Followed usage by 80% level 2, level 3 is 59%, level 4 is 47%, level 5 is 45% and the lowest is the last level 6 that is equal to 37%.</i>
	INTISARI
Kata Kunci : Citra retina, Basis data, Euclidean Ternormalisasi, Wavelet Haar	<i>Identifikasi retina merupakan metode identifikasi biometric dengan tingkat kesalahan rendah karena pola-pola unik pembuluh darah retina di bagian belakang retina. Pola- pola ini dapat digunakan sebagai data latih sistem pengenalan untuk kemudian digunakan sebagai pembanding pada saat identifikasi dilakukan. Penelitian ini bertujuan untuk mengenali citra retina mata manusia, baik bagian kiri maupun bagian kanan, menggunakan teknik pengolahan citra dan pengukuran jarak Euclidean Ternormalisasi. Selama ini, penelitian mengenai sistem biometrik, khususnya dengan objek retina mata, dilakukan pada pemilik mata yang berasal dari pemilik mata dengan beragam latar belakang, seperti pada basis data Messidor. Pada penelitian ini di buat sistem yang dapat mengenali citra retina menggunakan alihragam gelombang singkat Haar dengan pengukuran jarak Euclidean ternormalisasi. Citra retina akan dilakukan proses prapengolahan awal dari mengubah citra asli menjadi citra keabuan, yang kemudian dilakukan ekstraksi ciri menggunakan wavelet</i>

	<p><i>Haar untuk mendapatkan energi yang akan digunakan untuk normalisasi jarak Euclidean, sehingga pada proses pengenalan melalui nilai Euclidean yang dibandingkan. Pengujian dilakukan menggunakan citra retina mata yang diambil dari basisdata Messidor sebanyak 100 dari 300 citra yang diambil secara acak yang kemudian disimpan dalam basisdata, yakni basisdata 1 sebanyak 100 citra tersimpan, basisdata 2 sebanyak 100 citra tersimpan, dan basisdata 3 sebanyak 100 citra yang tersimpan. Dari basisdata terbaik harus dilakukan pengujian aras dekomposisi sebanyak 6 aras. Dari hasil uji coba hasil identifikasi memiliki tingkat akurasi pengenalan hingga 98%. Yang paling besar tingkat pengenalannya adalah aras 1 yaitu sebesar 98%. Disusul pemakaian aras 2 sebesar 80%, aras 3 sebesar 59%, aras 4 sebesar 47%, aras 5 sebesar 45% dan terakhir yang paling rendah adalah aras 6 yaitu sebesar 37%.</i></p>
--	---

1. PENDAHULUAN

1.1. Latar Belakang Masalah

Karakter manusia yang unik yang digunakan sebagai pengenalan atau identifikasi terhadap seseorang. Hal ini dikenal sebagai pengenalan biometrik. Sistem biometrik misalnya sidik jari, suara, iris, retina, tanda tangan, dan geometri tangan sangat bermanfaat untuk mengenali identitas manusia (Musa dkk., 2012). Mengenali identitas manusia ada berbagai cara, diantaranya dapat mengenalinya dari KTP (Kartu Tanda Penduduk), SIM (Surat Izin Mengemudi) dan Paspor. Selama ini pengenalan biometrik menggunakan sidik jari, tanda tangan, wajah, suara menunjukkan tingkat pengenalan yang rendah. Oleh sebab itu perlu dibuat penelitian tentang pengenalan retina yang merupakan metode otomatis yang memberikan identifikasi asli dari seseorang dengan mengambil gambaran retina. Sistem pembacaan retina telah banyak digunakan pada pengimplementasian kontrol akses keamanan tinggi seperti bidang militer, institusi keuangan, bahkan keamanan penjara. Retina memiliki pembuluh yang sifatnya unik yang unik sehingga dapat digunakan untuk identifikasi karena memiliki tingkat penolakan kesalahan yang rendah, hampir nol persen karena pola-pola aliran darah pada retina.

Retina mempunyai bintik kuning (*makula lutea*). Elemen peka cahaya mengandung sel-sel batang dan kerucut (Moreno dkk., 2009). Ada 2 studi terkenal yang menunjukkan keunikan pola pembuluh darah retina (retinal) yaitu:

1. Dr. Carleton Sinton dan Dr. Isodore Goldstein pada tahun 1935 yang menyatakan bahwa retina memiliki pola pembuluh darah yang unik dan berbeda untuk setiap orang. Publikasi mereka selanjutnya menyarankan foto pembuluh darah tersebut untuk pengenalan manusia (Putra, 2009).
2. Dr. Paul Tower pada tahun 1950 mengemukakan bahwa pada pembuluh darah retina adalah berbeda pada setiap orang, bahkan untuk kembar identik (Putra, 2009).

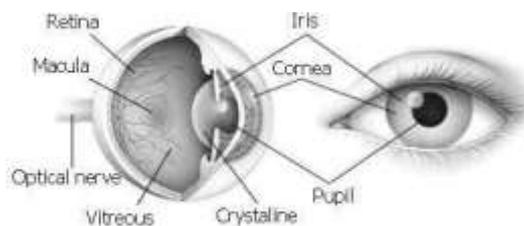
Alihragam *wavelet* Haar sebagai salah satu metode untuk menganalisis tekstur yang digunakan sebagai pengekstraksi ciri pola retina mata. Pada penelitian sebelumnya telah banyak dilakukan pengenalan menggunakan *wavelet* Haar tetapi pada iris mata dengan menggunakan data yang sudah tersimpan yang memiliki tingkat pengenalan tertinggi pada aras 4 sebesar 81,20% (Prihartono, 2011). Dalam penelitian ini, dibuat sebuah pengenalan pada retina menggunakan *wavelet* Haar dengan data yang sudah tersimpan. Untuk algoritma yang digunakan dalam penelitian ini menggunakan perhitungan dengan mencari jarak dan energi pada citra yang tersimpan. Dari hasil perhitungan jarak dan energi maka didapatkan nilai jarak *Euclidean* sebanyak N data.

1.2. Kerangka Teori

1.2.1 Retina Mata

Retina adalah selapis tipis sel yang terletak pada bagian belakang bola mata vertebrata dan sefalopoda. Retina merupakan bagian mata yang mengubah cahaya menjadi sinyal saraf. Struktur retina manusia adalah 72% seperti bola dengan diameter sekitar 22 mm. Pada bagian tengah retina terdapat cakram optik, yang dikenal sebagai "titik buta" (*blind spot*) karena tidak adanya fotoreseptor di daerah itu.

Cakram optik terlihat sebagai area oval berwarna putih berukuran 3 mm². Gambar 2.1 adalah anatomi mata yang menunjukkan letak retina mata berada.



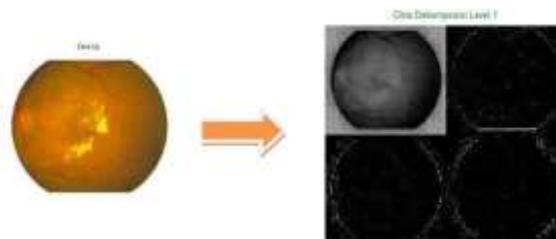
Gambar 2.1 Anatomi mata (Moreno dkk., 2009)

1.3. Alihragam Wavelet

Wavelet merupakan sebuah basis. Basis *wavelet* berasal dari sebuah fungsi penskalaan atau dikatakan juga sebuah fungsi penskala. Fungsi penskala memiliki sifat yaitu dapat disusun dari sejumlah salinan yang telah didilasikan, ditranslasikan dan diskalakan. Fungsi ini diturunkan dari persamaan dilatasi, yang dianggap sebagai dasar dari teori *wavelet*.

1.4. Dekomposisi Citra

Skema alihragam *wavelet* 2D aras 1 untuk suatu citra dapat dilihat pada contoh dekomposisi perataan dan pengurangan yang ditunjukkan pada Gambar 2.14. Alihragam *wavelet* 2D untuk aras 2,3, dan seterusnya, dilakukan dengan cara yang sama, hanya dilakukan pada bagian LL. Gambar 2.15 menunjukkan contoh alihragam *wavelet* 2D pada citra retina mata untuk aras 1.



Gambar 2.15 Gambar dekomposisi *wavelet* 2D aras 1

1.5. Pengukuran Energi pada Wavelet

Perhitungan energi berfungsi untuk menghitung energi yang dihasilkan setiap citra hasil alihragam *wavelet*. Energi tersebut merupakan koefisien masukan perhitungan jarak Euclidean.

Dalam penelitian ini dibagi 4 (empat) ciri, yaitu: dari persamaan fungsi penskala ini dapat dibentuk persamaan *wavelet* yang pertama (atau disebut juga *wavelet* induk), dengan bentuk :

- a. Prosentase energi yang berhubungan dengan nilai pendekatan (aproksimasi), E_a dihitung berdasarkan prosentase jumlahan kuadrat dari nilai koefisien aproksimasi C_a dibagi dengan jumlahan seluruh

$$E_a = \frac{\sum C_a^2}{\sum C^2} \times 100\%$$

koefisien C (koefisien aproksimasi ditambah koefisien detail, yaitu $cA+cH+cV+cD$).

- b. Prosentase energi yang berhubungan dengan nilai detail pada arah horisontal, E_h

$$E_h = \frac{\sum C_h^2}{\sum C^2} \times 100\%$$

dihitung berdasarkan prosentase jumlahan kuadrat dari nilai koefisien detail pada arah horisontal C_h dibagi dengan jumlahan seluruh koefisien C .

- c. Prosentase energi yang berhubungan dengan nilai detail pada arah vertikal, E_v dihitung berdasarkan prosentase jumlahan kuadrat dari nilai koefisien detail pada arah horisontal C_v dibagi dengan jumlahan seluruh koefisien C .

$$E_v = \frac{\sum C_v^2}{\sum C^2} \times 100\%$$

- d. Prosentase energi yang berhubungan dengan nilai detail pada arah diagonal, E_d dihitung berdasarkan prosentase jumlahan kuadrat dari nilai koefisien detail pada arah diagonal C_d dibagi dengan jumlahan seluruh koefisien C .

$$E_d = \frac{\sum C_d^2}{\sum C^2} \times 100\%$$

1.6. Jarak Euclidean Ternormalisasi (*Normalized Euclidean Distance*)

Euclidean distance atau jarak Euclidean adalah metrika yang paling sering digunakan untuk menghitung kesamaan 2 vektor. Jarak Euclidean menghitung akar dari kuadrat perbedaan 2 vektor. Nilai vektor ciri suatu citra masukan yang memiliki nilai vektor ciri yang sama dengan vektor ciri citra setelah pengolahan akan memiliki nilai jarak Euclidean yang mendekati nol (Hartanto, 2012). Misal nilai vektor ciri masukan citra $A = (A_1, A_2, \dots, A_n)$ nilai vektor ciri citra setelah pengolahan adalah $B = (B_1, B_2, \dots, B_n)$, jarak Euclidean antara nilai vektor ciri citra masukan dan nilai vektor ciri citra setelah pengolahan dinyatakan oleh:

$$D(A, B) = \sqrt{\sum_{i=0}^n \frac{(A_i - B_i)^2}{A_i}}$$

dengan: $D(A, B)$ Jarak Euclidean antara gambar A dan B

A = Vektor ciri citra masukan

B = Vektor ciri citra hasil pengolahan

n = panjang vektor (jumlah ciri tekstural) vektor A dan vektor B

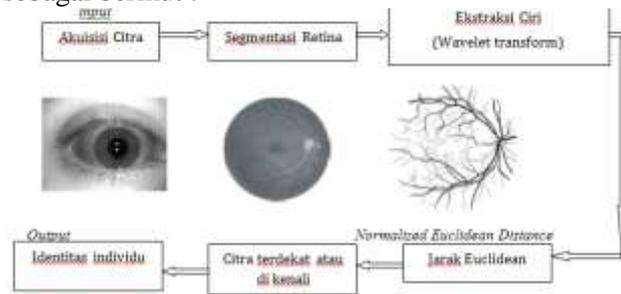
2. METODE PENELITIAN

2.1 Desain sistem

Penggunaan diagram alir juga bertujuan agar suatu rancangan dapat diimplementasikan secara tepat dan terarah. Dalam perangkat lunak pengenalan citra retina menggunakan alihragam *wavelet* Haar, terdapat proses-proses yang dilakukan dari awal data dipilih, hingga pada akhirnya data tersebut dikenali secara garis besar, proses-proses tersebut dikelompokkan pada beberapa proses utama yaitu :

- 1) Memilih citra masukan yang berupa citra digital.
- 2) Melakukan proses awal berupa pengambilan citra retina.
- 3) Memasukan citra retina kedalam program utama.
- 4) Menentukan nilai koefisien dan dekomposisi.
- 5) Melakukan proses dekomposisi dengan menggunakan alihragam *wavelet* Haar
- 6) Melakukan proses perbandingan dengan menggunakan perhitungan jarak Euclidean.

Secara umum diagram alir untuk sistem pengenalan retina yang dirancang dapat ditunjukkan pada Gambar 3.3. sebagai berikut :



Gambar 3.3. Diagram Alir pengenalan retina menggunakan gelombang singkat dengan pengukuran jarak euclidean ternormalisasi.

2.2 Perancangan Perangkat Lunak

1. Proses Prapengolahan

Tahap prapengolahan adalah proses pengolahan data-data citra untuk kemudian diproses kedalam tahap inti dari suatu sistem. Proses prapengolahan dilakukan untuk menyesuaikan hal-hal yang dibutuhkan dalam proses-proses selanjutnya. Yang dilakukan pada tahap prapengolahan ini adalah mengubah citra asli yang merupakan citra RGB menjadi citra dengan aras keabuan.

2. Akuisisi Citra

Data citra retina yang digunakan adalah citra dari basisdata Messidor dengan ukuran sebenarnya 700x605 piksel yang kemudian diubah ukurannya menjadi 260x300 piksel, dengan tujuan agar proses pelatihan tidak memakan waktu yang lama dan RAM yang digunakan pada perangkat komputer tidak membutuhkan banyak kapasitas. Pemilihan resolusi ini diajarkan untuk menggunakan perangkat komputer dengan kapasitas RAM yang memadai.

3. Pendeteksian citra Aras keabuan

Sebelum dapat digunakan dalam proses dekomposisi, citra harus diubah dahulu kedalam bentuk aras keabuan. Dalam perancangan perangkat lunak disini, citra yang belum dalam keadaan aras keabuan akan langsung diubah dalam format aras keabuan

4. Koefisien

Untuk mendapatkan nilai citra yang lebih efisien digunakan koefisien, yaitu menggunakan besarnya nilai ambang yang diberikan. Tetapi sebelum itu dilakukan, dilakukan proses dekomposisi terlebih dahulu. Dalam prosedur kompresi berisi tiga langkah:

1. Dekomposisi
2. Detil koefisien thresholding (ambang dipilih). Untuk setiap level dari 1 sampai N
3. Transformasi balik citra.

5. Ekstraksi ciri dengan alihragam *wavelet* Haar

Ekstraksi ciri bertujuan untuk mendapatkan informasi penting dari tekstur retina mata. Teknik ekstraksi ciri ini menggunakan fungsi *Wavelet* Haar yang digunakan untuk mengekstraksi ciri dari citra yang ternormalisasi.

3. HASIL DAN ANALISA

3.1. Pengujian Ekstraksi Ciri

Pengujian ini menggunakan parameter ars dekomposisi alihragam wavelet Haar. Tabel 4.1 menunjukkan energi E_a , E_b , E_v , dan E_d pada 5 sampel citra retina mata yang digunakan pada penelitian. Jenis wavelet yang digunakan adalah Haar dengan 2 citra tersimpan dan aras dekomposisi adalah 1.

Tabel 4.1 Data nilai energi E_a , E_h , E_v , dan E_d pada 5 (Lima) sampel citra retina mata dengan tapis Haar dengan 2 citra tersimpan, aras dekomposisi 1.

Nama citra	Aras dekompos isi ke..	E_a	E_h	E_v	E_d	Prosentase energi
001_1	1	89.9077	2.71052	3.51352	3.86831	100
001_2	1	85.5652	5.10028	7.34073	1.99382	100
002_1	1	90.8961	2.56433	3.61578	2.92375	100
002_2	1	90.6069	4.30111	3.12195	1.97	100
003_1	1	89.806	3.34403	4.11048	2.73947	100
003_2	1	91.9288	4.18043	2.59575	1.29505	100
004_1	1	90.113	3.08616	3.20997	3.59086	100
004_2	1	93.4086	3.41438	2.01339	1.16364	100
005_1	1	88.9643	3.38949	4.14193	3.50433	100
005_2	1	90.2603	3.61403	3.50176	2.62391	100

3.2. Pengujian Pengenalan dengan Jarak Euclidean

Dalam pengujian pengenalan jarak Euclidean, digunakan retina mata uji 005.jpg terhadap 2 retina mata yang terdapat dalam basis data, yaitu retina mata 005_1.jpg dan 005_2.jpg.

Tabel 4.7 Data nilai energi E_a , E_h , E_v , dan E_d pada 2 sampel citra retina mata dengan *wavelet* Haar, aras dekomposisi 1 (data uji_1)

Nama citra	Aras dekompos isi ke..	E_a	E_h	E_v	E_d	Prosentase energi
005_1.jpg	1	88.9643	3.38949	4.14193	3.50433	100
005_2.jpg	1	90.2603	3.61403	3.50176	2.62391	100

Berdasarkan Tabel 4.7 dan rumus jarak Euclidean ternormalisasi pada bab 2, maka perhitungan jarak Euclidean retina mata adalah sebagai berikut.

Misal A = 005_1.jpg (citra uji)

B = 005.jpg (citra dalam basis data)

$D(A, B)$

$$= \sqrt{\sum_{i=1}^4 \frac{(|E_{a_i}A - E_{a_i}B|)^2}{E_{a_i}A} + \frac{(|E_{h_i}A - E_{h_i}B|)^2}{E_{h_i}A} + \frac{(|E_{v_i}A - E_{v_i}B|)^2}{E_{v_i}A} + \dots + \frac{(|E_{d_i}A - E_{d_i}B|)^2}{E_{d_i}A}} =$$

$$\sqrt{\sum_{i=1}^4 \frac{(|88.9643 - 90.2603|)^2}{88.9643} + \frac{(|3.38949 - 3.61403|)^2}{3.38949} + \frac{(|4.14193 - 3.50176|)^2}{4.14193} + \frac{(|3.50433 - 2.62391|)^2}{3.50433}}$$

$$= \sqrt{0.3538876}$$

$$= 0,59488$$

Dengan demikian jarak Euclidean terdekat terhadap retina mata 005_1.jpg, sehingga retina mata 005_2.jpg dikenali benar sebagai retina mata 005.jpg dengan jarak Euclidean 0,59488.

3.3. Pengujian Proses Pengenalan

Dalam pengujian proses pengenalan dilakukan dengan tujuan untuk mengetahui hasil pengenalan terbaik dari variasi aras dekomposisi. Pada pengujian proses pengenalan ini dilakukan

pengujian aras dari aras dekomposisi 1 sampai dengan aras 6 menggunakan basisdata yang tersimpan. Berikut adalah 10 (sepuluh) hasil data dari pengujian proses pengenalan.

Tabel 4.9 Hasil pengujian dengan parameter alihragam *wavelet* Haar basis data 1 aras 2

Citra Uji	Dikenali sebagai	Jarak Euclidean	Keterangan
001_1.jpg	001	0,9760	Benar
002_1.jpg	002	0,7601	Benar
003_1.jpg	060	1,2645	Salah
004_1.jpg	004	1,0915	Benar
005_1.jpg	005	1,3638	Benar
006_1.jpg	006	0,6806	Benar
007_1.jpg	007	1,0128	Benar
008_1.jpg	008	0,6331	Benar
009_1.jpg	009	1,0179	Benar
010_1.jpg	008	0,8360	Salah

Dari pengujian pengujian proses pengenalan pada aras 1, 2, 3, 4, 5, dan 6 dengan menggunakan basisdata (jumlah sampel tersimpan) didapatkan paling besar tingkat pengenalannya adalah aras 1 yaitu sebesar 98%. Disusul pemakaian aras 2 sebesar 80%, aras 3 sebesar 59%, aras 4 sebesar 47%, aras 5 sebesar 45% dan terakhir yang paling rendah adalah aras 6 yaitu sebesar 37%.

4. KESIMPULAN

Dari hasil penelitian dan pembahasan maka dapat disimpulkan hal-hal sebagai berikut.

1. Dari penelitian sistem pengenalan retina didasarkan pada banyaknya jumlah sampel citra yang tersimpan sangat mempengaruhi tingkat pengenalan, semakin banyak data yang tersimpan maka pengenalannya akan cenderung semakin tinggi.
2. Penggunaan aras yang berbeda-beda sangat mempengaruhi tingkat pengenalan, hal ini disebabkan peneruh energi yang tersimpan pada tingkatan aras yang berbeda akan memiliki energi yang berbeda.
3. Pada pengujian aras 1, 2, 3, 4, 5, 6 dengan menggunakan basisdata (jumlah sampel tersimpan) terbaik yakni basisdata alihragam wavelet Haar memiliki tingkat pengenalan masing-masing adalah basis data 1 aras 1 sebesar 98% dan basis data 1 aras 2 sebesar 80%, basis data 1 aras 3 sebesar 59%, basis data 2 aras 4 sebesar 47%, basis data 2 aras 5 sebesar 45%, dan tingkat basis data 3 aras 6 sebesar 37%. Tingkat pengenalan tertinggi adalah pada aras 1, dan pengenalan terendah adalah pada aras 6.

ACKNOWLEDGEMENTS

Paper dihasilkan dari penelitian yang dibiayai oleh Dikti Tahun 2015.

DAFTAR PUSTAKA

- Hartanto, A, D., 2010, Pengenalan Citra Iris Mata Menggunakan Alihragam Wavelet Daubechies Orde 4, TRANSMISI, 12 vol 4, Hal. 145 - 149.
- Isnanto, R, R., Santoso, I., Prihartono, T, D., Widodo, T, S., Suhardjo., Susanto, A., 2012, Sistem Pengenalan Iris Mata Berdasar Tekstur Menggunakan Ekstraksi Ciri Energi Pada Alihragam Wavelet Haar, Jurnal Sistem Komputer, vol 2 no. 1, Hal. 29 – 34.
- Kadir, A., Susanto, A., 2013, *Teori dan Aplikasi Pengolahan Citra*, edisi 1, Penerbit Andi Yogyakarta.
- MESSIDOR Database, Retina Image Database,
http://www.researchgate.net/post/Retinal_image_database3.
- Moreno, R.P., Gonzaga, A., 2009, Features Vector For Personal Identification Based On Iris Texture, Departamento de Engenharia Elétrica - EESC – USP, Hal. 110 – 116.
- Putra, R.E., Tjandrasa, H., Suciati, N., 2012, Review Algoritma Segmentasi Pembuluh Darah Pada Citra Fundus Retina mata untuk membantu Diagnosis Diabetic Retinopathy, Juti, vol. 10 no. 2, Hal. 7-20.
- Prihartono, T.D., Isnanto, R.R., Santoso, I., 2011, Identifikasi Iris Mata Menggunakan Alihragam Wavelet, TRANSMISI, Vol. 13 no. 2, Hal. 71 – 75.
- Putra, D., 2009, *Sistem Biometrika*, edisi 1, Penerbit Andi, Yogyakarta.
- Thiyagarajan, R., Arulselvi, S., Sainarayanan, G., 2010, Statistical Models for Face Recognition System With Different Distance Measures, *International Journal of Image Processing (IJIP)*, Vol. 4, Hal. 647 – 660.
- Yang, J., Zhang, D., Frangi, A.F., Yang, J.Y., 2004. Two- dimensional pca : a new approach to appearance- based face representation and recognition, *IEEE Trans, Pattern Analysis and Machine Intelligence*, Vol. 26, no. 1, Hal. 131-137.
- Zuiderveld, K., 1994, *Contrast Limited Adaptive Histogram Equalization, Graphic Gems IV*, Academic Press Professional, Hal. 474 – 485.