

Journal of Intelligent Systems and Business Intelligence

Volume 1, Nomor 2, September 2012

ISSN 2302-268X



Diterbitkan oleh:

The First Conference and Workshop on Intelligent Systems and Business Intelligence (COWISBI)
Program Pascasarjana Magister Teknik Informatika UDINUS Semarang



Journal of Intelligent
System and Business
Intelligence

Volume 1
Nomor 2

Halaman
1 - 284

Semarang
September 2012

ISSN
2302-268X

DAFTAR ISI

Segmentasi Citra Warna dan Tekstur Menggunakan Fuzzy C-Means dan Filter Gabor	
Yamar Wicaksono	1
<hr/>	
Prediksi Nilai Tukar Rupiah terhadap Dollar Amerika Menggunakan Artificial Neural Network	
Fransiska Suryaning P	6
<hr/>	
Perbandingan Kualitas Segmentasi Citra Tangan Off-Line dengan Parameter Psnr Pada Metode K-Means dan Fcm	
Fransiska Suryaning P, Guntur Darmawan	9
<hr/>	
Pengelompokan Suara Format Wav Berbasis K-Means	
Guntur Darmawan	13
<hr/>	
Pengaruh Fungsi Kalibrasi Menggunakan Dua Kamera (Hp dan Pocket) dan dalam Kondisi Yang Berbeda dalam Computer Vision	
Andhen Priyono, Indaryanto, Puri Sulisyawati	16
<hr/>	
Penerapan Neural Network untuk Prediksi Churn Pada Perusahaan Telekomunikasi	
Setyoningsih Wibowo, Endah Eka Santi Saputri, Retno Wahyusari	20
<hr/>	
Image Enhancement Pada Deteksi Teks dengan Menggunakan Median Filter	
Endah Eka Santi Saputri, Setyoningsih Wibowo, Retno Wahyusari	26
<hr/>	
Ekstraksi Pola Venasi Menggunakan Trainable Segmentation	
Eko Yogi Prayogi, Ahmad Akrom	31
<hr/>	
Teknik Proteksi terhadap Serangan Sql Injection Menggunakan Konsep Amnesia pada Aplikasi Web	
Syah Askar Akbar, Ajib Susanto	34
<hr/>	
Analisa Pengaruh Perbedaan Kadar Garam dalam Air terhadap Kalibrasi Kamera dengan Menggunakan Metode Zhang	
Eko Indarto	45
<hr/>	
Fuzzy Subtractive Clustering untuk Pemetaan Industri di Kabupaten Brebes	
Azizah Suryoajie, Vincent Suhartono, M. Arif Soeelman	48
<hr/>	
Algoritma Naïve Bayes Berbasis Adaboost untuk Evaluasi Kelayakan Pemberian Kredit Perumahan Rakyat	
Horniman Sitohang, Abdul Syukur, Romi Satrio Wahono	52
<hr/>	
Discrete Wavelet Transform untuk Mempercepat Prediksi Produksi Susu Sapi Perah Berbasis Neural Network	
Warta, Arif Soeelman, Abdul Syukur	57
<hr/>	
Applikasi Adaptive Tresholding untuk Deteksi Tepi Citra	
Retno Wahyusari, Endah Eka Santi Saputri, Setyoningsih Wibowo	65
<hr/>	
Fuzzy Inference System (Fis) untuk Penentuan Pemenang Tender	
Veronica Agnes Abels, Edi Noersasongko, Romi Satrio Wahono	69

Deteksi Tanda Tangan untuk Mencegah Pemalsuan Dokumen Menggunakan Algoritma Sift	75
Dwi Puji Prabowo, Dimas Irawan	
Simulasi Antrian Kendaraan Pada Persimpangan Jalan Berbasis Multi Agent Menggunakan Logika Fuzzy	79
Suhanda, Moch. Hariadi, M. Arif Soeleman	
Ekstraksi Fitur Motif Pada Wayang Kulit untuk Pengenalan Karakter dan Pakem Berbasis PCA	84
Aris Tri Jaka	
Content Based Image Retrieval Berbasis Fourier Transform untuk Pencarian Image Ikan Berdasarkan Fitur Bentuk	88
Artini	
Sistem Pengambil Keputusan Menggunakan Data Mining Sebagai Acuan Penentuan Strategi Promosi	93
Nadia Rosmawanti	
Model Neural Network Berbasis Adaboost untuk Prediksi Bisnis Forex	100
Abdul Syukur, Catur Supriyanto, R. Hadapiningradja Kusumodestoni	
Pengelompokan Dokumen Ilmiah Menggunakan Metode K-Means Berdasarkan Judul, Kata Kunci dan Abstrak	105
Sumaryono, Abdul Syukur, Hendro Subagyo	
Penerapan Fuzzy Multi Criteria Decision Making untuk Pemilihan Rumah	110
Taufiq, Abdul Syukur, Romi Satrio Wahono	
Optimasi Algoritma Stemmer dengan Teknik Enhanced Suffix Stripping untuk Bahasa Indonesia	115
Mohamad Yakop	
Algoritma Naïve Bayes Berbasis Particle Swarm Optimization untuk Diagnosis Penyakit Hepatitis	120
Santistham Aisiah	
Applikasi Augmented Reality Sebagai Alat Pengukur Baju Wisudawan Wisudawati Di Universitas Dian Nuswantoro	125
Adi Purnomo, Hanny Haryanto	
Decision Support System (Dss) Recruitment Frontliner dengan Metode Analytic Hierarchy Process (Ahp)	129
Dharmas Rahardhani, Stefanus S., Arif Soeleman	
Deteksi Tingkat Keparahan Tuna Rungu – Wicara dengan Pendekatan Fuzzy Set untuk Membantu Sib Mengidentifikasi Siswa	134
Zohrehayaty, Vincent Suhartono, Stefanus Santosa	
Deteksi Citra Tepi Batik	139
Moh Abu Choir	
Deteksi Wajah Berbasis Segmentasi Warna Kulit Menggunakan Ruang Warna Ycber & Template Matching	

Rony Wijanarko, Sri Sugianto, Ruri Suko Basuki	142
Diagnosis Penyakit Diabetes Menggunakan Algoritma K-Nearest Neighbor Berbasis Particle Swarm Optimization	
Laily Hermawanti, Setyoningsih Wibowo, Vincent Suhartono	148
Ekstrasi Fitur Pada Iris Mata Menggunakan PCA dengan Penentuan Jarak Euclidean	
Vita Kusvitaria, Ricardus Anggi Pramunendar	151
Menguatkan Daya Saing Pasar dengan Pengembangan Rancangan Tata Letak dengan Pendekatan Clustering Analysis dan Market Basket Analysis	
Harwati, Yasser Azka, Reny Lituhayu Lagaida, Nur Riana	155
Model Prediksi Rentet Waktu Neural Network Berbasis Particle Swarm Optimization untuk Prediksi Harga Saham	
Andri Pramuntadi	159
Optimasi Algoritma <i>Support Vector Machine</i> (Svm) Menggunakan Adaboost untuk Penilaian Resiko Kredit	
Defri Kurniawan	164
Deteksi Tepi Robert Pada Gambar Daun Tembakau dengan Optimasi Ant Colony	
Ali Muqoddas, Andhika Wira Utama	170
Penerapan Neural Network untuk Prediksi Data Time-Series Arus Lalu Lintas Jangka Pendek	
Yuli Fitrianto, Abdul Syukur, Romi Satria Wahono	173
Pengenalan Motif Citra Batik Menggunakan Metode Pca (Principal Component Analysis) Berbasis Seleksi Eigenvector	
RIFKI, Kusnandar Afrisia	177
Perbandingan Algoritma K-Means Dan Fuzzy C-Means Pada Segmentasi Citra	
Karno, Nugroho, M. Fikri Hidayatullah	182
Prediksi Data Arus Lalu Lintas Jangka Pendek Menggunakan Optimasi Neural Network Berbasis Genetik Algorithm	
Sucianna Ghadari Rabiba, Catur Supriyanto, Stefanus Santosa	186
Re-Design Pasar Tradisional Dengan Pendekatan Clustering Analysis Dan Market Basket Analysis Sebagai Penguatan Nilai Daya Saing Berbasis Ekonomi Kerakyatan	
Harwati, Yasser Azka, Reny Lituhayu Lagaida, Nur Riana	192
Segmentasi Kulit Ras Manusia Pada Citra Digital Menggunakan Ruang Warna Hsv	
Muhammad Fikri Hidayattullah, Nugroho, Kar no	197
Segmentasi Dan Eksstraksi Huruf Jawa Dengan Mennggunakan Metode Canny Edge Detection	
Mustaqirin, Lukman Hakim	200
Analisa Penerimaan Sistem Informasi Kesehatan Studi Dinas Kesehatan Kabupaten Jepara	
Buang Budi Wahono	204

Kombinasi Transformasi Dct-Dwt Berbasis <i>Pn Sequence</i> Untuk Meningkatkan Ketahanan <i>Image Watermarking Dari Image Compression</i> Fenda Ernawan, Abdul Syukur, Ignatius Moses Setiadi D R	207
Analisa Tingkat Akurasi Metode Rabin Karp Dan Lsa Dalam Mendeteksi Kesamaan Dokumen Teks Bahasa Inggris Sindhu Rakasiwi, Abdul Syukur, Catur Supriyanto	216
Perancangan Arsitektur Enterprise Dengan Menggunakan Togaf Di Pemerintah Kabupaten Blora Setyo Wahyu Saputro	222
Sistem Informasi Manajemen Rantai Pasok Pada Sistem Informasi Manajemen Korporasi Tony Hariromo, Suprapedi, M. Sidiq	233
Peningkatan Akurasi Klasifikasi <i>Grade Daun Tembakau</i> Sebagai Bahan Baku Rokok Menggunakan <i>Backpropagation Neural Network</i> Meila Izzana, Ricardus Anggi Pramunendar, Stefanus Santosa, Fajrian Nur Adnan	238
Prediksi Data Arus Lalu Lintas Jangka Pendek Menggunakan Optimasi <i>Neural Network</i> <i>Berbasis Genetik Algorithm</i> Suciarina Ghadati Rabiha, Catur Supriyanto, Stefanus Santosa	244
Algoritma Klasifikasi Data Mining Naive Bayes Berbasis Particle Swarm Optimization Untuk Deteksi Penyakit Jantung Nur Aeni Widiastuti, Ade Yusupa, Catur Supriyanto, Stefanus Santosa	249
Peningkatan Segmentasi Padaidentifikasi Plat Nomor Kendaraan Indonesia Menggunakan Metode <i>Otsu</i> Dengan <i>Gaussian</i> Erwin Dwika Putra, Stefanus Santosa, Ricardus Anggi Pramunendar	252
The Role Of University In New & Renewable Energy Robani Jahja Widodo	259
Membaca Hasil Jawaban Lembar Jawab Multiple Choice Manual Dengan Algoritma PCA Dan DTW Masruhan Mufid	264
Closed Form Matting Pada Natural Image Menggunakan Image Enhancement Dan Alpha Smoothing Berbasis Lo Smoothing Alexander Agung Nugroho, Dhar Heri Arimaya	268
Analisa Tingkat Akurasi Metode Rabin Karp Dan Lsa Dalam Mendeteksi Kesamaan Dokumen Teks Bahasa Inggris sindhu rakasiwi	267
Signature Recognition Menggunakan Metode Principal Component Analysis (Pca) Berbasis Euclidean Distance Eko Adi Saputro, Puri Sulistiayati	277
Implementasi Protokol Radius Untuk Ieee 802.11 Wireless R. Shoddy Setiawan, Anteng Widodo	280

Aplikasi Adaptive Thresholding Untuk Deteksi Tepi Citra

Retno Wahyusari
Magister Teknik Informatika
Universitas Dian Nuswantoro
Semarang, Indonesia
wahyusari_r@yahoo.co.id

Endah Ekasanti Saputri
Magister Teknik Informatika
Universitas Dian Nuswantoro
Semarang, Indonesia
endah.ekasanti@gmail.com

Setyoningsih Wibowo
Magister Teknik Informatika
Universitas Dian Nuswantoro
Semarang, Indonesia
budinink_1623@yahoo.com

Abstrak- Deteksi tepi merupakan langkah awal dalam pengolahan citra. Kegiatan deteksi tepi masih banyak yang perlu diteliti. Penelitian yang dilakukan oleh maini[3], bahwa deteksi tepi canny lebih bagus dalam mendeteksi tepi. Sedangkan deteksi tepi sobel bagus dalam mengatasi noise. Untuk meningkatkan kualitas deteksi tepi dengan sobel maka ditambahkan adaptive threshold. Deteksi tepi dilakukan dengan merubah nilai citra RGB kedalam matrik Grayscale, adaptive threshold, dilanjutkan dengan deteksi tepi sobel. Metode ini mampu mendeteksi tepi dengan baik, akan tetapi belum mampu untuk mendeteksi tepi objek pada citra yang memiliki kedekatan warna antara latar belakang dengan objek.

Keywords: *RGB, Grayscale, Sobel, Adaptive Threshold*

I. PENDAHULUAN

Deteksi tepi merupakan langkah awal dalam pengolahan citra. Teknik deteksi tepi dibagi menjadi 3 (tiga) kelompok: classical (sobel, Prewitt, Robert), Laplacian of Gaussian dan canny [7]. Teknik deteksi tepi dengan metode Kires, Prewitt, dan Edge Maximum Technique paling baik untuk citra planet Saturnus[5]. Sedangkan penelitian yang dilakukan Maini[4], menyatakan bahwa metode canny lebih baik dibandingkan metode yang ada, sedangkan metode sobel memiliki keunggulan dapat mengurangi noise. Proses deteksi tepi dapat didukung dengan menambahkan Threshold. Dimana tujuan dari thresholding adalah untuk mengklasifikasikan pixel sebagai "gelap" atau

"terang". Salah satu metode threshold adalah Adaptive Thresholding yang bentuk thresholding memperhitungkan variasi dalam iluminasi[1]. Penggunaan adaptive threshold dengan alasan dalam penentuan batas ambang secara dinamis[7] Pada makalah ini menambahkan threshold dalam memperbaiki kemampuan sobel dalam mendeteksi tepi.

Pada bab II, menjelaskan metode yang disusulkan. Sedangkan pada bab III Eksperimen kesimpulan pada bab IV.

II. METODE PENELITIAN

Dalam bab ini membahas metode yang digunakan dalam melakukan percobaan. Adapun flowchart yang disusulkan adalah sebagai berikut:



Gambar 1. Flowchart metode yang disusulkan

Citra yang diinputan dirubah kedalam matrik grayscale, yang kemudian pemberian nilai threshold pada matrik grayscale, dan dilanjutkan dengan deteksi tepi dengan metode sobel.

A. Converting Class of Variable

Mengubah citra berwarna (RGB) kedalam Matrik Grayscale

Pada pengolahan citra dengan menggunakan matlab terdapat beberapa fungsi konversi. Dimana citra yang akan ditampilkan dalam bentuk array 8 (uint8) dengan rentang nilai 0-255, sedangkan untuk variable kelas double dengan rentang 0-1.

Fungsi untuk merubah RGB kedalam matrik gray berguna untuk mengkonversi nilai range 0-255 menjadi 0.0-0.1, yang hasilnya berupa variable kelas double.

B. Threshold

Thresholding digunakan untuk mempartisi citra dengan mengatur nilai intensitas semua piksel yang lebih besar dari nilai *threshold* T sebagai *foreground*/latar depan dan yang lebih kecil dari nilai *threshold* T sebagai latar belakang. Biasanya pengaturan nilai *threshold* dilakukan berdasarkan histogram grayscale[2].

Adaptive Thresholding

Thresholding digunakan untuk mengsegmen gambar/citra. Dimana nilai intensitas yang di atas ambang menjadi nilai *foreground/object*, sedangkan nilai piksel yang tersisa sebagai *background/latarbelakang*.

Sedangkan operator thresholding konvensional menggunakan ambang global untuk semua piksel, thresholding adaptif mengubah ambang batas dinamis di atas gambar[7].

Cara kerja Adaptive Thresholding

Inputan Thresholding adaptif biasanya berupa citra grayscale atau warna, hasil yang sederhana berupa sebuah citra biner yang mewakili segmentasi. Untuk setiap pixel dalam gambar, ambang batas harus dihitung. Jika nilai pixel di bawah ambang batas diatur ke nilai latar belakang, maka nilai yang lainnya diamsusikan untuk nilai foreground/object.

Pendekatan alternatif untuk menemukan ambang lokal adalah untuk memeriksa statistik nilai intensitas dari lingkungan lokal dari setiap pixel. Statistik yang paling tepat tergantung pada gambar input. Fungsi sederhana dan cepat termasuk rata-rata distribusi intensitas lokal,

$$T = \text{mean} \quad (1)$$

Nilai Median

$$T = \text{median} \quad (2)$$

Rata-rata nilai minimum dan maximum

$$T = \frac{\max + \min}{2} \quad (3)$$

Pada citra yang memiliki nilai gradien iluminasi kuat, tidak digunakan *mean* saja akan tetapi *mean-C*. Dimana C merupakan constanta[6]. Percobaan menggunakan nilai Constanta sebesar 0.02.

C. Deteksi Tepi

Deteksi tepi digunakan untuk menentukan lokasi titik-titik yang merupakan tepi obyek citra. Banyak metode yang digunakan untuk deteksi tepi. Menurut Kaur [7], Deteksi tepi Classical (sobel, Prewitt, Robert) memiliki keunggulan berupa simple, berorientasi pada deteksi tepi. Maka pada makalah ini menggunakan deteksi sobel.

Deteksi tepi Sobel

Sobel menggunakan matrik fungsi kernel 3×3 , yang digunakan adalah sbb[3]:

1	0	1
-2	0	2
-1	0	1

1	2	1
0	0	0
-1	-2	-1

kernel ini dirancang untuk merespon secara maksimal secara vertikal (G_y) dan horizontal (G_x) terhadap grid pixel, kemudian dapat digabungkan bersama-sama untuk menemukan besarnya absolut dari gradien pada setiap titik dan orientasi dari gradien, dengan rumus sbb:

$$|\nabla f| = \sqrt{G_x^2 + G_y^2} \quad (2)$$

$$|\nabla f| = |G_x| + |G_y| \quad (3)$$

III. EKSPERIMENT

Eksperimen dilakukan dengan menggunakan MATLAB R2009b. Dan menggunakan berbagai macam citra. Hasil dari percobaan sbb:



(a)



(b)

Gambar 2. (a) Citra Lena asli, (b) Deteksi citra



(a)



(b)

Gambar 3. (a) Citra Asli, (b) Deteksi tepi citra



(a)



(b)

Gambar 4. (a) Citra Asli, (b) Deteksi tepi citra



(a)



(b)

Gambar 5. (a) Citra Asli, (b) Deteksi tepi citra



(a)



(b)

Gambar 6. (a) Citra Asli, (b) Deteksi tepi citra



(a)



(b)

Gambar 7. (a) Citra Asli, (b) Deteksi tepi citra

IV. KESIMPULAN

Dengan menambahkan proses adaptive threshold sebelum melakukan deteksi tepi dengan metode sobel menghasilkan batas tepi yang jelas. Akan tetapi untuk gambar yang memiliki kedekatan

warna antara latar belakang dan objek, deteksi dengan metode ini tidak dapat menghasilkan deteksi tepi yang sempurna (perbedaan object dengan latar belakang tidak jelas), sehingga perlu adanya penelitian lebih lanjut.

Daftar pustaka

- [1] Derek Bradley, Gerhard Roth," Adaptive Thresholding Using the Integral Image", The University of British Columbia
- [2] Gonzales, wood, " Digital Image Processing Using Matlab", 2002
- [3] James Matthews, "An Introduction to Edge Detection: The Sobel Edge Detector", at

<http://www.generation5.org/content/2002/im01.asp>, 2002.

- [4] Maini Raman, Dr. Himanshu A," Study and comparasion of Various Image Edge Detection Techniques", Internatinal Journal of Image Processing.
- [5] Salem Saleh Al-amri, Dr. N.V. Kalyankar2 and Dr. Khamitkar S.D, "Image Segmentation By Using Edge Detection". (IJCSE) International Journal on Computer Science and Engineering, Vol. 02, No. 03, 2010, 804-807
- [6] Robert Fisher, Simon Perkins, Ashley Walker and Erik Wolfart,"Hypermedia Image Processing Reference", 2000.
- [7] Rajwinder Kaur, Monika Verma, Kalpana, Harish Kundra,"Classification Of Various Edge Detectors".