

Identifikasi Mangga Harum Manis Karbitan dan Tidak Karbitan Dengan Learning Vector Quantization

Identification Carbide and Non Carbide Harum Manis Mango Using Learning Vector Quantization

Wahyu Puspitaningrum¹, Supatman²

^{1,2}Program Studi Teknik Informatika, Fakultas Teknologi Informasi, Universitas Mercu Buana Yogyakarta,
Jl. Wates Km. 10 Yogyakarta 55753, Indonesia
Email: wahyupuspitaningrum@gmail.com¹, supatman@mercubuana-yogya.ac.id²

ABSTRAK

Buah mangga memiliki banyak jenis salah satunya adalah mangga harum manis. Kematangan buah mangga arum manis ada yang alamiah atau melalui proses pengkarbitan. Karbit adalah kepanjangan dari kalsium karbida. Karbit biasanya digunakan dalam proses las karbit dan juga dapat mempercepat pematangan buah. Pengambilan *sample* dilakukan pada dua jenis kematangan mangga harum manis yaitu mangga harum manis karbitan dan tidak karbitan. Pengembangan algoritma yang dilakukan bertujuan untuk mengidentifikasi mangga harum manis yang dapat membedakan kematangan mangga karbitan dan tidak karbitan menggunakan *Learning Vector Quantization (LVQ)*. Ciri yang digunakan untuk mengidentifikasi citra mangga adalah rata-rata, varian dan standar deviasi. Jumlah data pelatihan yang digunakan terdiri dari 2 kelas (kelas 1: mangga karbitan, kelas 2: mangga tidak karbitan), dan masing-masing kelas berjumlah 30 data pelatihan dengan total data berjumlah 60 data pelatihan. Sedangkan untuk data uji masing-masing kelas menggunakan 25 data uji dengan total berjumlah 50 data uji. Pada proses pelatihan menggunakan parameter LVQ (*alfa* 0.001 dengan *dec alfa* 0.9) diperoleh unjukkerja terbaik sebesar 98.33%. Bobot akhir yang diperoleh dari unjukkerja terbaik pada pelatihan digunakan untuk melakukan pengenalan. Unjuk kerja terbaik dari 50 data uji mencapai 98% dengan rincian 96 % mangga karbitan dan 100 % mangga tidak karbitan.

Kata Kunci: Histogram, Mangga Harum Manis, *Neural Network*, *Learning Vector Quantization*.

ABSTRACT

There are many types of mango, one of which is harum manis mango. The maturity of sweet arum mango is natural or through the carbonylation process. Carbide is an extension of calcium carbide. Carbide is usually used in the carbide welding process and can also speed up fruit ripening. Sampling was carried out on two types of maturity of harum manis mango, which are sweet and sweet carbitan mango and not carbitan. The development of the algorithm aimed to identify sweet fragrant mangoes that can distinguish the maturity of carbitan and non-carbite mangoes using the Learning Vector Quantization (LVQ). The characteristics used to identify the image of a mango are average, variance and standard deviation. The amount of training data used consisted of 2 classes (class 1: carbitan mangoes, class 2: non-carbite mangoes), and each class consisted of 30 training data with a total of 60 training data. While for the test data each class uses 25 test data with a total of 50 test data. In the training process using LVQ parameters (alpha 0.001 with dec alpha 0.9) obtained the best performance of 98.33%. The final weight obtained from the best performance at the training was used to identify the data for testing. The best performance of 50 test data reached 98% with details of 96% carbitan mangoes and 100% non-carbite mangoes

Keywords: Harum Manis Mango, *Learning Vector Quantization (LVQ)*, Histogram

1. PENDAHULUAN

Buah adalah makanan yang tidak dapat terpisahkan dari masyarakat, salah satu buah

yang gemar dikonsumsi masyarakat Indonesia adalah buah mangga.

Mangga atau mempelam adalah nama sejenis buah. Mangga termasuk ke dalam marga *Mangifera*, yang terdiri dari 35-40 anggota dan suku *Anacardiaceae*. Nama ilmiahnya adalah *Mangifera indica*. Nama ini kira-kira mengandung arti: “(pohon) yang berbuah mangga, berasal dari India”.

Mangga memiliki kandungan vitamin C, vitamin A, karbohidrat, betakaroten dan serat. Selain rasanya yang lezat, mengkonsumsi buah mangga sangat bermanfaat untuk kesehatan dan dapat terhindar dari beberapa penyakit diantaranya mengurangi kadar kolesterol, pencegah kanker, membakar kalori, menyehatkan kulit wajah, meningkatkan kekebalan tubuh, menyehatkan mata, menjaga kesehatan gigi, gusi dan baik untuk pencernaan.

Karbit adalah kepanjangan dari kalsium karbida yaitu sebuah senyawa kimia dengan rumus kimia CaC_2 . Senyawa murninya tidak berwarna, tetapi kalsium karbida yang biasanya digunakan warnanya adalah abu-abu atau coklat dengan kandungan CaC_2 hanya sekitar 80-85% (sisanya adalah CaO , Ca_3P_2 , CaS , Ca_3N_2 , dan SiC). Selain itu, karena adanya kandungan PH_3 , NH_3 , and H_2S , maka senyawa ini juga berbau menyengat. Penggunaan utamanya dalam industri adalah untuk pembuatan asetilena dan kalsium sianamida. Karbit biasanya digunakan dalam proses las karbit dan juga dapat mempercepat pematangan buah.

Idealnya buah itu matang di pohon. Namun dengan proses pengarbitan ini, buah yang belum matang akan cepat matang dalam waktu sekitar 2x24 jam. Namun, gas dari karbit ini dapat menempel di kulit dan diserap ke dalam daging buah. Jika tertelan tentu akan menimbulkan dampak berbahaya.

Banyak masyarakat yang kesulitan memilih manakah mangga yang karbitan dan yang tidak karbitan, sedangkan warna dan bentuknya hampir sama, maka diangkatlah topik identifikasi buah mangga harum manis karbitan dan tidak karbitan dengan *Neural Network*. Dengan algoritma ini nantinya dapat mengidentifikasi mangga harum manis karbitan dan tidak karbitan sehingga kekeliruan pembelian buah mangga harum manis oleh konsumen dapat dikurangi.

2. TINJAUAN PUSTAKA

Dalam penelitian yang berjudul “**Klasifikasi Mutu Jeruk Nipis dengan Metode Learning Vektor Quantization (LVQ)**”, proses untuk mendapatkan citra jeruk

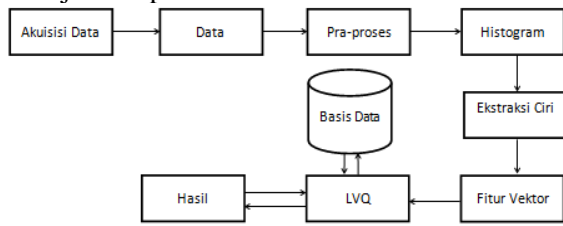
nipis adalah proses *capture* melalui webcam. Data hasil *capture webcam* proses pelatihan ataupun pengujian sistem, terlebih dahulu melalui *preprocessing* dan ekstraksi ciri. Adapun *preprocessing* yang akan dilalui adalah proses *resize* dan ekstraksi ciri. Proses pelatihan LVQ akan menghasilkan bobot yang kemudian akan digunakan untuk proses pengujian. Pengujian yang dilakukan menggunakan 20 sampel jeruk nipis terdiri dari 5 jeruk nipis muda, 5 jeruk nipis setengah matang, 5 jeruk nipis matang dan 5 jeruk nipis busuk. Tiap jeruk nipis dilakukan 10 kali pengujian yang menghasilkan akurasi sistem secara keseluruhan 76% dan *error* 24% dengan rincian 82 % untuk jeruk nipis muda, 76% untuk jeruk nipis setengah matang, 80% untuk jeruk nipis matang dan 66% untuk jeruk nipis busuk (Romadhon & Widyaningrum (2015).

Dalam penelitian yang berjudul “**Pengenalan Wajah Menggunakan Learning Vector Quantization (LVQ)**”. Proses pengenalan wajah dibagi menjadi tiga bagian utama, yaitu proses awal (*preprocessing*), proses pelatihan (*learning*) dan selanjutnya digunakan untuk proses identifikasi wajah. Dengan menggunakan kecerdasan buatan *Learning Vector Quantization* (LVQ), hasil deteksi wajah, dari 35 data citra wajah *input*, yang digunakan untuk *learning* sebanyak 25 data citra wajah dan data 35 data citra wajah digunakan untuk *mapping* atau pengujian dan yang berhasil diidentifikasi ada 30 data citra (88,2%) (Heranurweni, 2010).

Dalam penelitian yang berjudul “**Identifikasi Gula Jawa Asli Dengan Gula Jawa Campuran Menggunakan Metode Learning Vector Quantization**”. Penelitian ini bertujuan mengembangkan algoritma yang dapat mengidentifikasi gula jawa asli dan gula jawa campuran menggunakan metode *Learning Vector Quantization* (LVQ). Properti citra yang digunakan adalah warna dengan ciri rata-rata, varian dan standar deviasi. Jumlah data pelatihan yang digunakan terdiri dari 2 kelas, dan masing-masing kelas berjumlah 30 data pelatihan dengan total data berjumlah 60 data. Sedangkan untuk data uji masing-masing kelas menggunakan 20 data uji dengan total berjumlah 40 data uji. Unjuk kerja pelatihan LVQ terbaik adalah 98,33%, pada *alfa* 0,001 dengan *dec alfa* 0,9. Sedangkan unjuk kerja terbaik identifikasi dengan 40 data uji adalah 95% (Nanda, 2018).

3. METODOLOGI PENELITIAN

Jalannya sistem dalam proses penelitian ditunjukkan pada Gambar 1.



Gambar 1. Jalan Penelitian

3.1 Akuisisi data

Pengambilan gambar menggunakan kamera *smartphone* VIVO Y65 dengan kamera 13 mega piksel dan jarak 25 cm vertikal di atas. Data citra mangga harum manis yang diambil memiliki pencahayaan yang normal dan jarak pengambilan yang sama.

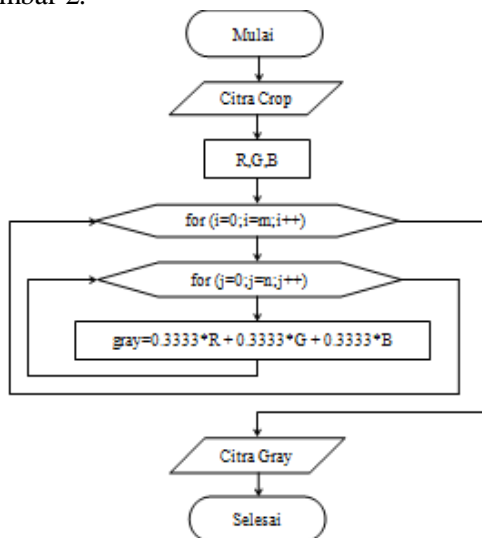
3.2 Data

Tahap akuisisi data yang dilakukan akan menghasilkan sebuah data yang berupa citra buah mangga harum manis karbitan dan tidak karbitan. Citra mangga harum manis ini yang digunakan pada pemrosesan tahap berikutnya.

3.3 Pra-proses

Tahapan pra proses ini meliputi *cropping* dan *grayscale*. *Cropping* merupakan teknik pemotongan gambar yang digunakan untuk menentukan secara tepat bagian yang ingin diolah.. Pada proses *cropping* dilakukan dengan memotong ukuran citra menjadi 500x500 piksel.

Proses selanjutnya adalah dengan mengubah citra dari tiga layer menjadi satu layer *gray*. Proses dari *grayscale* ditunjukkan pada Gambar 2.



Gambar 2. Diagram Alir Proses Grayscale

Keterangan :

Citra Crop : citra yang didapat dari proses *crop*

Layer RGB : layer merah, hijau dan biru dari citra *crop*

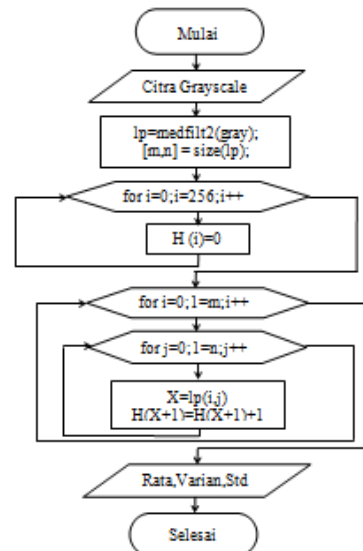
m : banyaknya piksel baris dari citra *crop*

n : banyaknya piksel kolom dari citra *crop*

citra gray : citra yang dihasilkan dari proses *gray*

3.4 Histogram

Citra yang sudah menjadi *grayscale* diproses untuk menentukan komposisi warna RGB yang digambarkan ke dalam grafik derajat keabuan (*gray level*). Histogram warna merepresentasikan distribusi jumlah piksel untuk tiap intensitas warna dalam citra. Diagram alir dari histogram citra ditunjukkan pada Gambar 3.



Gambar 3. Diagram Alir Histogram Citra

Keterangan :

Citra grayscale : citra yang didapat dari proses *grayscale*

m : banyaknya piksel baris pada citra

n : banyaknya piksel kolom pada citra

3.5 Ekstraksi Ciri

Ekstraksi ciri merupakan suatu pengambilan ciri / feature dari suatu obyek, kemudian digunakan sebagai parameter untuk membedakan antara obyek satu dengan yang lainnya pada tahapan identifikasi citra. Proses ini berkaitan dengan kuantisasi karakteristik citra ke dalam sekelompok nilai ciri yang sesuai. Sehingga mendapatkan informasi kuantitatif dari ciri yang dapat membedakan kelas-kelas suatu

obyek. Dalam penelitian ini menggunakan 3 ciri yaitu rata-rata, varian, dan standar deviasi (std).

Rata-rata (*mean*) adalah suatu bilangan yang mewakili sekumpulan data. Nilai rata-rata dapat ditentukan dengan membagi jumlah data dengan banyaknya data. Rumus untuk mencari rata-rata seperti pada Persamaan 1.

$$\mu = \frac{\sum_{i=1}^N X_i}{N} \dots\dots\dots (1)$$

Keterangan :

μ = rata-rata
 N = banyaknya data
 X = jumlah data

Varian adalah ukuran seberapa tersebar data. Varian yang rendah menandakan data yang berkelompok dekat satu sama lain. Varian yang tinggi menandakan data yang lebih tersebar. Rumus untuk mencari varian seperti pada Persamaan 2.

$$S^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{n-1} \dots\dots\dots (2)$$

Keterangan :

S^2 : varian
 X_i : nilai x ke-i
 \bar{X} : rata-rata (*mean*)
 n : jumlah data

Standar deviasi adalah nilai statistik yang digunakan untuk menentukan bagaimana sebaran data dalam sampel, dan seberapa dekat titik data ke mean atau rata-rata dari nilai sampel. Rumus mencari varian seperti pada Persamaan 3.

$$\sigma = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{n-1}} \dots\dots\dots (3)$$

Keterangan :

σ : standar deviasi
 X_i : nilai X ke-1
 \bar{X} : rata-rata (mean)
 N : jumlah data

3.7 Fitur Vektor

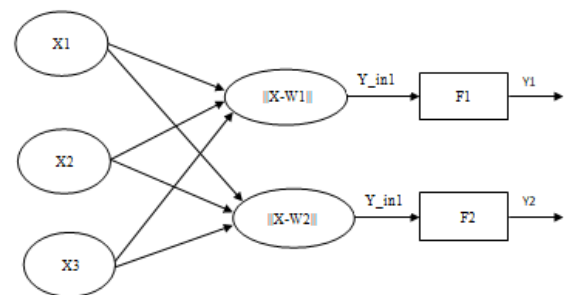
Setelah melakukan ekstraksi ciri dari citra mangga harum manis maka akan diperoleh sebuah ciri dalam bentuk vektor. Ciri tersebut kemudian disimpan dalam *database* yang digunakan sebagai acuan untuk proses pelatihan. Dari proses pelatihan akan diperoleh bobot

akhir. Pengenalan data uji dilakukan dengan membandingkan bobot akhir dengan ciri data uji, kemudian mencari jarak terdekat untuk menentukan kelasnya.

3.8 Identifikasi Menggunakan Learning Vector Wuantization

Learning Vektor Quantization adalah sebuah metode klasifikasi dimana setiap unit output mempresentasikan sebuah kelas. *Learning Vektor Quantization* digunakan untuk pengelompokan, dimana jumlah kelompok sudah ditentukan target dan kelasnya. Kelas-kelas yang didapatkan dari sebagai hasil dari lapisan kompetitif ini tergantung pada jarak antara vektor-vektor input. Jika dua vektor input mendekati sama, maka lapisan kompetitif akan meletakkan kedua vektor input tersebut ke dalam kelas yang sama. Sehingga dapat melakukan proses identifikasi mangga harum manis karbitan dan tidak karbitan.

Proses *Learning Vektor Quantization* dapat dilihat pada Gambar 4.



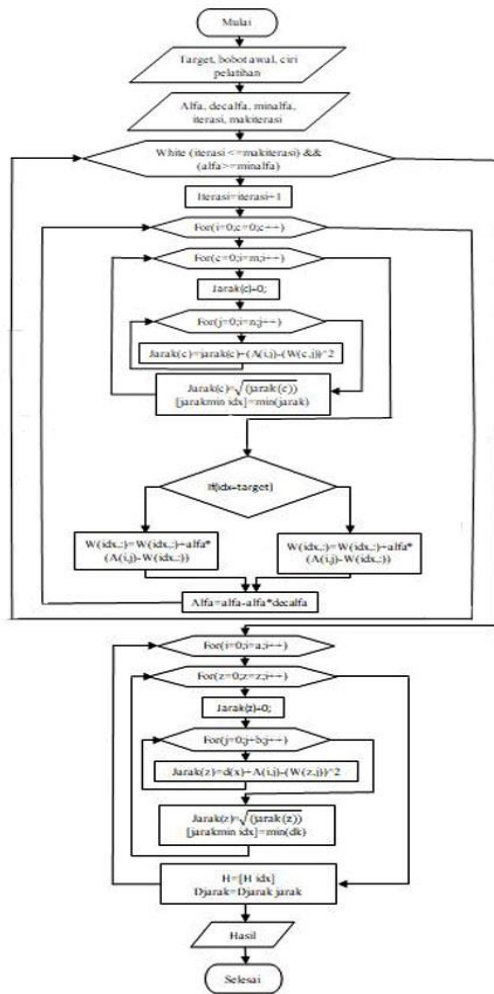
Gambar 4. Arsitektur Jaringan LVQ

Keterangan :

$X1...n$ = Vektor masukan.
 F = Lapisan kompetitif.
 Y_{in} = Masukan ke lapisan kompetitif.
 Y = Keluaran.
 W = Vektor bobot untuk unit keluaran.
 $\|X-W1...n\|$ = Selisih nilai jarak Euklidean antara vektor *input*.

Sesuai dengan Gambar 4 lapisan masukan disimbolkan dengan nilai $X1, X2, X3$. Jaringan LVQ diatas memiliki 2 kelas yang berbeda, yaitu mangga karbitan dan mangga tidak karbitan.

Berikut adalah diagram alir *Learning Vektor Quantization* yang ditunjukkan pada Gambar5.



Gambar 5. Diagram Alir Metode Learning Vektor Quantization (LVQ)

Keterangan :

- W(lama) : bobot awal
- W(baru) : bobot akhir
- m,n : baris dan kolom matriks data pelatihan
- o,p : baris dan kolom matriks bobot awal
- a,b : baris dan kolom matriks data pengujian
- idx : jarak terdekat

4. PEMBAHASAN

4.1 Akuisisi Data Citra

Hasil pengambilan citra menggunakan smartphone ditunjukkan pada Gambar 4.1.



(A) (B)

Gambar 6. Citra (A) Mangga Karbitan dan Citra (B) Mangga Tidak Karbitan

4.2 Pra-proses

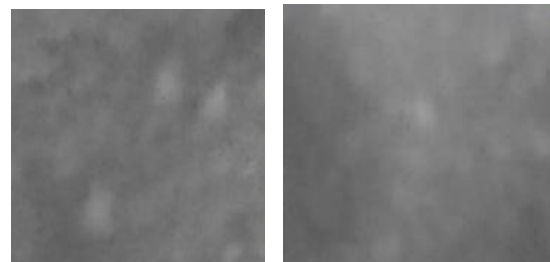
Hasil proses *cropping* ditunjukkan pada Gambar 7.



(A) (B)

Gambar 7. Citra Hasil *Cropping* (A) Mangga Karbitan dan (B) Mangga Tidak Karbitan

Hasil proses *gray* yang ditunjukkan pada Gambar 8.

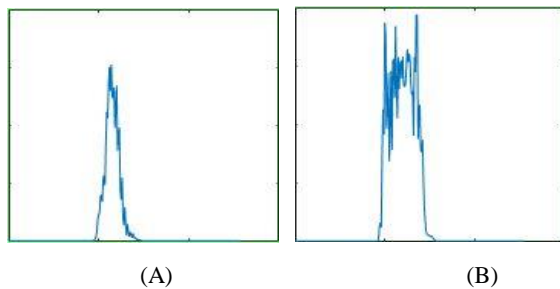


(A) (B)

Gambar 8. Citra Hasil *Grayscale* (A) Mangga Karbitan dan (B) Mangga Tidak Karbitan

4.3 Histogram

Proses selanjutnya yaitu mengolah data citra menjadi histogram. Setelah melalui tahap pra-proses data citra kemudian dicari derajat keabuannya. Citra masukan mempunyai 256 derajat keabuan yang nilainya 0-255. Derajat keabuan yang dimiliki citra mangga akan ditunjukkan dalam grafik. Data citra setelah dilakukan proses histogram ditunjukkan pada Gambar 9.



Gambar 9. Histogram Citra (A) Mangga Karbitan dan (B) Mangga Tidak Karbitan

4.4 Ekstraksi Ciri

Data citra mangga yang telah diproses menggunakan histogram kemudian dilakukan ekstraksi ciri menggunakan rata-rata (*mean*), standar deviasi (*std*) dan varian.

4.5 Learning Vektor Quantization

Proses pelatihan pada jaringan syaraf tiruan *Learning Vector Quantization* (LVQ) menggunakan parameter untuk mengetahui presentase keberhasilan tertinggi. Pelatihan dilakukan untuk mencari bobot akhir yang digunakan dalam proses pengujian. Parameter *Learning Vector Quantization* (LVQ) dalam pelatihan ditunjukkan pada Tabel 1.

Tabel 1. Parameter LVQ

Parameter	Nilai
Jumlah Data Pelatihan	60
Jumlah Data Uji	50
Jumlah Pola Target	2
Variasi Laju Pelatihan (α)	0,1;0,001;0,001
Update Laju Pelatihan	$\alpha = \alpha - \alpha$ (dec α)
Variasi Penurunan Laju Pelatihan (dec α)	0,1;0,2;0,3;0,4;0,5;0,6;0,7;0,8;0,9
Minimum Laju Pelatihan yang Diharapkan	0.000001
Maksimum Iterasi	1000

Pada penelitian ini seluruh data citra sebanyak 60 data. Untuk data yang digunakan sebagai bobot awal adalah data yang mewakili kelas (target), data tersebut diambil secara acak pada masing-masing kelas pada data yang ada. Bobot awal yang digunakan dalam penelitian ini ditunjukkan pada Tabel 2.

Tabel 2. Bobot Awal

No	Kode Citra	Rata-rata	Varian	Standar Deviasi
1	K01	175,45449	1012,0617	100,60128
2	T01	160,2790	8947,9995	94,5938

Tabel 2 menunjukkan bobot yang pertama untuk kelas 1 yaitu mangga karbitan dan kelas 2 yaitu mangga tidak karbitan.

Database digunakan sebagai data pelatihan dengan menentukan target dan bobot awal. Target dibagi menjadi 2 kelas yaitu masing-masing kelas ada 30 data dengan total 60 data pelatihan. Bobot awal diambil pada salah satu data masing-masing kelas dari data hasil ekstraksi ciri yang sudah dibuat. Dalam menentukan hasil kinerja identifikasi citra mangga dilakukan dengan mengubah parameter laju pelatihan awal (*alfa*) dan penurunan laju pelatihan (*decalfa*).

Kinerja dari pelatihan identifikasi mangga harum manis karbitan dan tidak karbitan menggunakan metode *Learning Vector Quantization* (LVQ) seperti yang ditunjukkan pada Tabel 3.

Tabel 3. Unjuk Kerja Pelatihan Identifikasi Mangga Karbitan dan Tidak Karbitan

No	Dec Alfa	Alfa	Iterasi	Kumulatif (%)
1	0.1	0.1	110	50
2		0.01	88	50
3		0.001	66	96.666
4	0.2	0.1	52	50
5		0.01	42	53.333
6		0.001	31	93.333
7	0.3	0.1	33	50
8		0.01	26	58.333
9		0.001	20	96.666
10	0.4	0.1	23	50
11		0.01	19	66.666
12		0.001	14	98.333
13	0.5	0.1	17	50
14		0.01	14	80
15		0.001	10	98.333
16	0.6	0.1	13	50
17		0.01	11	81.666
18		0.001	8	98.333
19	0.7	0.1	10	50
20		0.01	8	86.666
21		0.001	6	98.333
22	0.8	0.1	8	50
23		0.01	6	86.666
24		0.001	5	98.333
25	0.9	0.1	5	50
26		0.01	4	96.666
27		0.001	3	98.333

Tabel 3 menunjukkan hasil unjuk kerja citra pelatihan terdapat persentase tertinggi yaitu 98,33%. Dari *alfa* dan *decalfa* tersebut kemudian menghasilkan bobot akhir yang digunakan untuk pengujian. Pengujian dilakukan dengan mencari jarak terdekat antara bobot akhir dengan data uji untuk menentukan kelasnya.

Pengenalan data pelatihan yang paling baik akan disimpan menjadi bobot akhir dan akan digunakan untuk melakukan pengenalan terhadap data uji. Bobot akhir ditunjukkan pada Tabel 4.

Tabel 4. Bobot Akhir

No	Rata-rata	Varian	Standar Deviasi
1	177,5137	10470,684	100,04118
2	157,6637	8666,8873	94,0603

Pengenalan dilakukan dengan mencari jarak terdekat antara bobot akhir. Pengenalan dilakukan dengan mencari jarak terdekat antara bobot akhir dengan data uji. Pengenalan data uji mangga karbitan dan tidak karbitan ditunjukkan pada Tabel 5.

Tabel 5 Pengenalan Data Uji

No	Dec Alfa	Alfa	Iterasi	Kumulatif (%)
1	0.1	0.1	110	50
2		0.01	88	50
3		0.001	66	86
4	0.2	0.1	52	50
5		0.01	42	52
6		0.001	31	98
7	0.3	0.1	33	50
8		0.01	26	68
9		0.001	20	98
10	0.4	0.1	23	50
11		0.01	19	76
12		0.001	14	98
13	0.5	0.1	17	50
14		0.01	14	80
15		0.001	10	98
16	0.6	0.1	13	50
17		0.01	11	82
18		0.001	8	98
19	0.7	0.1	10	50
20		0.01	8	82
21		0.001	6	98

22	0.8	0.1	8	50
23		0.01	6	84
24		0.001	5	98
25	0.9	0.1	5	50
26		0.01	4	84
27		0.001	3	98

Berdasarkan Tabel 3 menunjukkan hasil pengujian terbaik yaitu mampu mengidentifikasi buah mangga harum manis yang matang dengan melalui pengkarbitan dan matang alami dengan persentase identifikasi mencapai 98%.

5. KESIMPULAN

Hasil dari penelitian identifikasi mangga harum manis karbitan dan tidak karbitan dapat disimpulkan sebagai berikut:

1. Unjuk kerja terbaik pelatihan dengan 60 data diperoleh akurasi sebesar 98,333% dengan rincian (mangga karbitan 100% dan mangga tidak karbitan 96.666%) pada *alfa* 0.001 dan *dec alfa* 0.9.
2. Unjuk kerja pengujian dengan 50 data diperoleh akurasi sebesar 98% dengan rincian (mangga karbitan 96% dan mangga tidak karbitan 100%).

6. UCAPAN TERIMA KASIH

Ucapan terima kasih penulis sampaikan kepada semua rekan-rekan FTI UMB Yogyakarta yang telah membantu dalam penelitian ini.

DAFTAR PUSTAKA

- Chandra, E., N. (2018). Identifikasi Gula Jawa Asli Dengan Gula Jawa Campuran Menggunakan Metode Learning Vector Quantization. Prosiding Seminar Nasional Multimedia & Artificial Intelligence, ISBN: 978-602-52470-4-0. Hal 126.
- Danoedoro, P.(1996). Pengolahan Citra digital Teori dan Aplikasinya dalam Bidang Penginderaan Jauh, Fakultas Geografi Universitas Gadjah Mada.
- Fadlil, A., & Yeki, S. (2010). Sistem Verifikasi Wajah Menggunakan Jaringan Saraf Tiruan Learning Vektor Quantization. Jurnal Informatika, Vol 4, No. 2, Hal 480-487.
- Fadlisyah. (2007). Computer Vision dan Pengolahan Citra. Andi Publisher.

- Jakarta.
- Heranurweni, S.(2010). Pengenalan Wajah Menggunakan Learning Vector Quantization (LVQ). Prosiding Seminar Nasional Sains dan Teknologi. Hal 66-74
- Munir, R.(2004). Pengolahan Citra Digital, Bandung Informatika.
- Murni & Aniati.(1992). Pengantar Pengolahan Citra. Elex Media Komputindo.
- Putra, Darma.(2010). Pengolahan Citra digital. Penerbit Andi. Yogyakarta.
- Romadhon ,A. S., & Widyaningrum,T. V.(2015). Klasifikasi Mutu Jeruk Nipis dengan Metode Learning Vektor Quantization (LVQ). Jurnal Ilmiah Rekayasa, Vol 8, No. 2, ISSN: 0216-9495, Hal 121-128.
- Sutoyo, T. (2019). Teori Pengolahan Citra Digital. Penerbit ANDI.
- Utomo, P.(2016). Sistem Klasifikasi Jenis Beras Menggunakan Metode Learning Vector Quantization. Jurnal Ilmiah Ilmu-ilmu Teknik, Vol 1 No. 2, ISSN: 2502-7042, Hal 61-67.
- Qur'ani, D., Y., & Rosmalinda, S.(2010). Jaringan syaraf tiruan learning vector quantization untuk aplikasi pengenalan tanda tangan. Jurnal Seminar Nasional Aplikasi Teknologi Informasi : G-6.
- Yuliana, U., Whidhiasih, N. R., & Maimunah. (2016). Identifikasi Rasa Buah Mangga Gedong Gincu Cirebon Berdasarkan Citra Red-Green-Blue Menggunakan Jaringan Syaraf Tiruan. Jurnal Penelitian Ilmu Komputer, System Embedded & Logic. Hal 61-68.