Blend Sains Jurnal Teknik

https://jurnal.ilmubersama.com/index.php/blendsains

Artikel Penelitian (Teknik Elektro)

Pengolahan Citra untuk Sortir Buah Stroberi Berdasarkan Kematangan Menggunakan Algoritma K-Nearst Neighbors (KNN)

Aji Setiawan, Abd. Rabi, Yandhika Surya Akbar Gumilang

FakultasTeknik, Teknik Elektro, Universitas Merdeka Malang, Malang, Indonesia

INFORMASI ARTIKEL

Diterima Redaksi: 10 Juni 2024 Revisi Akhir: 15 Juni 2024 Diterbitkan *Online*: 16 Juni 2024

KATA KUNCI

Stoberi; Pengolahan Citra; Kematangan; Raspberry Pi; Sortir

KORESPONDENSI

Phone: +62 858-3412-5040 E-mail: ajipare5@gmail.com

ABSTRAK

Dalam industri pertanian, sortir buah stroberi berdasarkan kematangan merupakan proses krisis untuk memastikan kualitas dan nilai jual produk. Sortir buah stroberi secara manual dapat menjadi pekerjaan yang memakan waktu. Dalam konteks sortir buah stroberi, pengolahan citra dapat di gunakan untuk mengenali dan membedakan buah yang mentah, setengah matang dan matang. Salah satu metode yang dapat di gunakan adalah model *K-Nearst Neighbors (KNN)* algoritma k-nn bekerja mencari K data terdekat dalam ruang fitur berdasarkan jarak matrik lainya.proses pada sistem deteksi warna menggunakan HSV (Hue,Saturation,Value) adalah mengumpulkan data pelatihan yang terdiri dari sampel warna dengan label kelas yang sesuai setelah mengumpulkan data latih selesai maka akan di tentukan nilai klasifikasi.dari percobaan di hiyung dengan nilai akurasi rata rata mentah 80%,setengah matang 80% dan matang 90%..

PENDAHULUAN

Dalam industri pertanian, sortir buah stroberi berdasarkan kematangan merupakan proses kritis untuk memastikan kualitas dan nilai jual produk. Namun, sortir buah stroberi secara manual dapat memakan waktu dan rentan terhadap kesalahan manusia [1].

Oleh karena itu, penggunaan teknologi pengolahan citra dan algoritma meachine learning seperti K-Nearest Neighbors (KNN) dapat menjadi solusi efektif untuk melakukan sortir buah, buah stroberi merupakan salah satu buah yang memiliki nilai ekonomi tinggi dan sering di gunakan dalam industri makanan dah minuman [2]. Dalam beberapa tahun terakhir, penggunaan teknologi pengolahan citra telah berkembang pesat dalam industri pertanian untuk membantu otomatisasi proses sortir buah dan sayuran. Pengolahan citra dapat memberi solusi yang efisien dan akurat dalam sortir buah stoberi berdasarkan kematangan [3].

TINJAUAN PUSTAKA

Kamera

Kamera berfungsi untuk mendeteksi gambar atau obyek yang di tentukan.

Belt Conveyor

Belt Conveyor jenis sistem tranportasi yang emnggunakan sabuk bergerak untuk memindahkan barang dari satu tempat ke tempat lain.

Arduino Nano

Arduino Nano adalah papan yang berdesain ramah dengan dimensi terkecil yang di lengkapi dengan header pin yang memungkinkan pemasangan yang mudah ke dalam suatu project dan di lengkapi dengan konektor usb mini B

Raspberry Pi 4

Raspberry Pi 4 sebuah computer mini yang bekerja sebagai penyimpanan informasi dalam berkomuniasi pada sistem sortir buah stroberi.

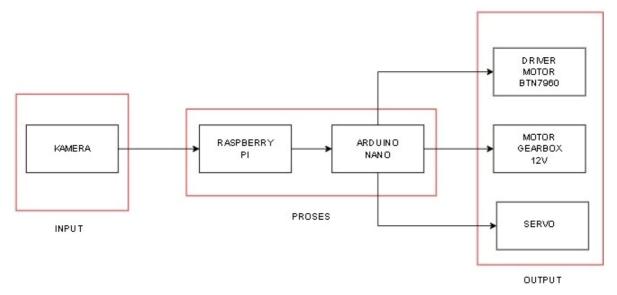
Motor Servo

Motor Servo adalah jenis motor listrik yang di rancang mengendalikan posisi sudut atau pergerakan dari suatu obyek.

METODOLOGI

Diagram Blok

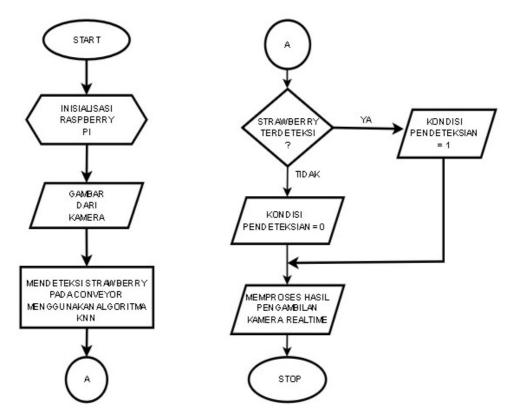
Penelitian diawali dengan kamera memiliki fungsi penting untuk mengambil data citra yang di ambil dari sample buah stroberi, Raspberry pi sebagai pengolahan data dari masukan nilai yang di berikan oleh kamera, Arduino nano untuk menggerakan motor servo dan gearbok serta menerima data dari raspberry pi, driver motor merubah sinyal control dengan arus rendah, motor gearbokuntuk penggerak conveyor, Servo untuk pemisah buah stroberi.



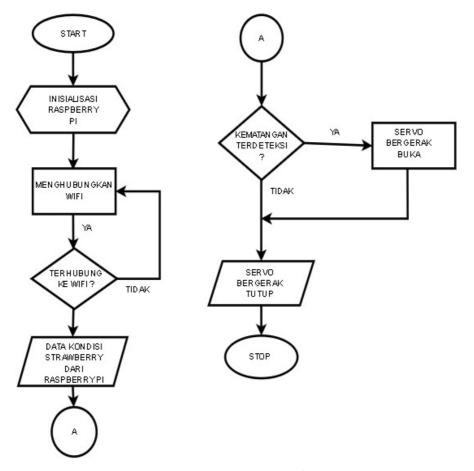
Gambar 1. Diagram Blok

Flowchart

Bagian flowchart ini menjelaskan alur kerja sistem yang diilustrasikan dalam flowchart yang ditunjukan pada gambar berikut ini.



Gambar 2. Flowchart Trasmiter



Gambar 3. Flowchart Reciver

Flowchart dimulai dengan start kemudian pengambilan data dari image processing dari rasbery pi kemudian di lakukan deteksi obyek apakah ada buah stoberi apa tidak menggunakan KNN untuk mengektrasi fitur dari citra stoberi, jika tidak terbaca maka akan di lakukan pembacan ulang, jika terdeteksi maka akan di proses pengiriman data ke arduino sebelum di terima arduino harus konek dengan wifi, jika sudah proses akan meminta dan menerima data dari rasbery pi kemudian akan di lakukan proses KNN untuk mencari nilai k terdekat yang telah di tentukan. Setelah itu apakah dari strobery tersebut termasuk dalam dalam kelas buah mentah, setengah matang dan matang yang kemudian akan otomatisasi servo terbuka sesuai pembaacaan apabila buah matang dan setngah matang dan akan tertutup jika buah mentah selesai.

Perhitungan nilai variabel KNN

Proses KNN pada sistem deteksi warna hsv (*hue, saturation, value*) adaah mengumpulkan data pelatihan yang terdiri dari sampel warna dengan label kelas yang sesuai setelah pengumpulan data latih selesai maka akan ditentukan nilai k menentukan jumlah tetangga terdekat yang akan digunakan dalam proses klasifikasi. Parameter k ini ditentukan oleh perancang sistem semakin tinggi nilai k juga semakin tinggi tingkat akurasinya. Pengklasifikasian untuk setiap sampel warna pada data pengujian akan dilakukan langkah untuk menghitung jarak antara sampel warna pengujian dan setiap sampel warna pelatihan. Sistem akan berjalan dengan menggunakan nilai K yang telah ditentukan dengan menghitung sampel warna pelatihan dengan jarak terdekat ke sampel warna pengujian sesuai dengan rumus.

$$dis(x_1, x_2) = \sqrt{\sum_{i=0}^{n} (x_{1i} - x_{2i})^2}$$

Tabel 1. Contoh Perhitungan KNN

	Tuest II conton I similarigum III (I	•
Hue	Saturation	Kelas
1,2	2,3	A
2,5	4,6	A
4	1	В
5,6	1,2	В
6,0	3,5	В

Data tes yang dipakai adalah Hue = 3 dan Saturation = 2 maka tentukanlah kelas klasifikasi KNN untuk menentukan nilai K=3

$$EdI = {}^{2}\sqrt{(1,2-3)2 + (2,3-2)2} = 1,825$$

$$Ed2 = {}^{2}\sqrt{(2,5-3)2 + (4,6-2)2} = 2.648$$

$$Ed3 = {}^{2}\sqrt{(4-3)2 + (1-2)2} = 1.414$$

$$Ed4 = {}^{2}\sqrt{(5,6-3)2 + (1,2-2)2} = 2.721$$

$$Ed5 = {}^{2}\sqrt{(6,0-3)2 + (3,5-2)2} = 3.354$$

Hasil dari perhitungan yang telah dilakukan maka akan diurutkan hasil dari penjumlahan dari yang terkecil untuk menggetahui klasifikasi kelas.

HASIL DAN PEMBAHASAN

Tabel 2. Buah Mentah

Percobaan	Gambar Objek	Nilai HSV	Klasifikasi Sistem	Kondisi Asli	
		H:0 S:2 V:90	BENAR	BENAR	
(H :0 S :1 V:97	BENAR	BENAR	
-		H :0 S :0 V:99	SALAH	BENAR	
(do -		H :0 S :2 V:92	BENAR	BENAR	
(+ -		H :0 S :3 V:99	BENAR	BENAR	
		H :0 S :0 V:92	SALAH	BENAR	
		H :0 S :1 V:89	BENAR	BENAR	
(+ -		H :0 S :0 V:95	BENAR	BENAR	
(d -		H :0 S :3 V:96	BENAR	BENAR	
-		H :0 S :2 V:99	BENAR	BENAR	

Tabel 3. Buah Setengah Matang

Percobaan	Gambar Objek	Nilai HSV	Klasifikasi Sistem	Kondisi Asli
	THE REAL PROPERTY.	H:0	BENAR	BENAR
		S:61		
		V:99		
100	District of the	H:0	SALAH	BENAR
	17,5100	S:45		
	E	V:0		
-	National States	H:0	BENAR	BENAR
		S:47		
		V:99		
De la companya della companya della companya de la companya della	_	H:0	SALAH	BENAR
	100	S:52		N. S. S. L. L. S.
	6.00	V-95		
	98%	H:0	BENAR	BENAR
W 1		S :62		
	1	V:110		
W (1)		H:0	BENAR	BENAR
	393798	S:92		
		V:27		
		H:0	BENAR	BENAR
11		S:83		
		V: 73		
3 fee and sectors		H:0	BENAR	BENAR
11 -2		S:54		
	12000	V:95		
The management	D 44 4 4 1	H:0	BENAR	BENAR
(S:47		
		V:90		
Ta	74-55000	H:0	BENAR	BENAR
(1	S:80		
		V: 30		

Tabel 4. Buah Matang

Percobaan	Gambar Objek	Nilai HSV	Klasifikasi Sistem	Kondisi Asli
3 tot	100	H:0	BENAR	BENAR
1	Aller of	S :28		
1 - CL		V: 61		
3 tips annual second	INCOME	H:0	BENAR	BENAR
		S:20		
1		V:50		
3 50	D. W. C.	H:0	BENAR	BENAR
		S:18		
		V:54		
3 No. Marie		H:0	SALAH	BENAR
		S:23		
		V:59		
3.00	Section 1999	H:0	BENAR	BENAR
	100	S:21		
***		V:62		
D (sq. months)	ALC: UNK	H:0	BENAR	BENAR
		S:18		
	100	V:63		
The motor	Maria .	H:2	BENAR	BENAR
		S:25		
		V:52		
3/4	COLUMN TO SERVICE	H:0	BENAR	BENAR
"		S:21		
		V:24		
2 No.	COTAL	H:4	BENAR	BENAR
(S:28		
		V:51		
3 fgs months	ALC: U	H:2	BENAR	BENAR
+(100	S:28		
		V:51		

Tabel 1 intuk menghintung nilai akurasi keseluruhan percobaan digunakan confunsion matrix sesuai dengan rumus

$$\frac{TP + TN}{TP + TN + FP + FN}$$

$$\frac{8}{10}$$
 = 0.8 x 100 = 80%

Untuk mengetahui apakah sistem memiliki akurasi yang tepat maka dilakukan perhitungan dengan *confunsion matrix* dari Tabel dengan nilai pengujian sistem yang sudah dilakukan dengan mendapatkan hasil pengujian K=7 dari data uji buah stroberi mentah dengan TP=8, TN=0, FP=0, dan FN=2. Yang menunjukkan hasil bahwa tingkat akurasi pengenalan klasifikasi sistem adalah 80%.

Tabel 2 untuk menghintung nilai akurasi keseluruhan percobaan digunakan *confunsion matrix* sesuai dengan rumus persamaan nomer (2).

$$\frac{TP + TN}{TP + TN + FP + FN}$$

$$\frac{8}{10}$$
 = 0,8 x 100 = 80%

Untuk mengetahui apakah sistem memiliki akurasi yang tepat maka dilakukan perhitungan dengan *confunsion matrix* dari tabel dengan nilai pengujian sistem yang sudah dilakukan dengan mendapatkan hasil pengujian K=7 dari data uji buah stroberi setengah matang dengan TP=8, TN=0, FP=0, dan FN=2. yang menunjukkan hasil bahwa tingkat akurasi pengenalan klasifikasi sistem adalah 80%.

Tabel 3 untuk menghintung nilai akurasi keseluruhan percobaan digunakan *confunsion matrix* sesuai dengan rumus persamaan nomer (2).

$$\frac{TP + TN}{TP + TN + FP + FN}$$

$$\frac{9}{10}$$
 = 0.9 x 100 = 90%

Untuk mengetahui apakah sistem memiliki akurasi yang tepat maka dilakukan perhitungan dengan *confunsion matrix* dari tabel dengan nilai pengujian sistem yang sudah dilakukan dengan mendapatkan hasil pengujian K=7 dari data uji buah

stroberi matang dengan TP=9, TN=0, FP=0, dan FN=1. yang menunjukkan hasil bahwa tingkat akurasi pengenalan klasifikasi sistem adalah 90%.

Tampilan percobaan deteksi buah stroberi







Buah mentah

Buah Setengah Matang

Buah Matang

Gambar 4. Percobaan Deteksi Buah Stroberi

Gambar diatas adalah tampilan dari percobaan 1 untuk mendeteksi buah stroberi mentah pada obyek benda dan tidak ada eror, percobaan 2 untuk mendeteksi buah stroberi setengah matang pada obyek benda dan tidak ada eror, percobaan 3 untuk mendeteksi buah stroberi matang pada obyek benda dan tidak ada eror.

KESIMPULAN DAN SARAN

Hasil penelitian ini dapat menyelesaikan masalah tentang memilah buah stroberi sesuai dengan dingkat kematangan seperti mentah, setengah matang dan matang yang dapat menghemat waktu dan tenaga manusia. Yang dapat di kerjakan secara otomatis, sehingga pekerjaan akan lebih efektif dalam pemanfaatan teknologi untuk membantu proses sortir saat musim panen. Dari percobaan di hitung dengan confusion matrix dengan nilai akurasi rata rata dari mentah 80%, setengah matang 80% dan matang 90%.

DAFTAR PUSTAKA

- [1] Huda, A K. (2022). Rancang Bangun Alat Sortir Kematangan Buah Jeruk Menggunakan Rasberry Pi Dan Konveyor Berbasis Image Procecing (Doktoral dissertation universitas diponegoro).
- [2] Angela,w. (2022). Prototype Pengenalan Buah Tomat Berdasarkan Menggunakan Sensor Warna TSC3200(doktoral dissertation, Universitas Islam Riau
- [3] Hidayatullah, M., Saputra A.K., Alfita, R., Ulum, M., & Hardiwamsyah, M.(2023). Rancang Bangun Alat Sortir Kualitas Buah Kopi Wonosalam Berbasis Image Processing. Multitek indosesia, 17(1)79-93.
- [4] Raffi Albert Abiyasa.(2023). Tingkat Kesegaran Daging Ayam Boiler Menggunakan Metode K-Nearst Neightbor dengan Rasberry Pi.(Universitas Merdeka Malang.
- [5] Siskandar,R.,N. A.,Kusumah,B.R.,Santosa,S. H., &Irmansyah,I (2020). Penerapan Rekayasa Mesin Sortir Sebagai Penentu Kematangan Buah Jeruk Dan Tomat Berbasis Image processing [implementasi of sortir machine engginering as determination of maturity of orange and red tomato based on image processing]. Tek. Petan. Lampung ,9(3),222-236.
- [6] Carlos kurniawan umbu ngiku. (2023).Deteksi kantuk mata pengemudi di mobil melalui citra warna menggunakan eye aspect ratio (universitas merdeka malang)
- [7] Karista darson . (2023). Robiot lengan pemindah barang berbasis pengolahan citra .(universitas merdeka malang).
- [8] Sanjaya,S.(2022). Aplikasi pengenalan tingkat kematangan buah tomat menggunakan fitur warna hsv berbasis android. Jurnal Teknoinfo ,16(1),26-33
- [9] Nafiyah,N.,Khotimah, H.,& Masruroh,.(2019) klasifikasi kemtangan buah mangga berdasarkan citra hsv dengan kkn. Jurnal elektronika listrik dan teknologi informasi terapan 1(1),1-4
- [10] Mardisa, R., Siregar, K., & Nasution, I.S. (2022). Klasifikasi fisik kopi beras arabika menggunakan penggolahan citra dengan metode K-Nearst Neightbour (K-NN). Jurnal ilmiah mahasiswa pertanian, 7(2), 514-522.

- [11] Indrawati.(2017),Klasifikasi Kematangan Jeruk Lemon Menggunakan Metode K-Nearest Neighboard" Jurnal Infomedia vol 2,No 2
- [12] Anggriawan M.A.,Ichwan.,M.,&Utami,D.B(2017). Pengenalan tingkat kematangan tomat berdasarkan citra warna pada Studi kasus pembangunan sistem pemilahan otomatis.Jurnal informatika dan sistem informasi.3(3).