

IMPLEMENTASI ALGORITMA REGRESI LINEAR BERGANDA UNTUK MEMPREDIKSI PRODUKSI PADI DI KABUPATEN BANTUL

¹⁾Ervan Triyanto, ²⁾Heri Sismoro, ³⁾Arif Dwi Laksito

Informatika, Ilmu Komputer, Universitas Amikom Yogyakarta
Jl. Ring Road Utara, Condong Catur, Depok, Sleman, Yogyakarta

E-mail : ervan.triyanto@students.amikom.ac.id, herisismoro@amikom.ac.id, arif.laksito@amikom.ac.id

ABSTRAK

Ketersediaan pangan yang cukup dan merata merupakan salah satu pilar perwujudan ketahanan pangan. Setiap tahunnya produksi padi di Kabupaten Bantul selalu berubah-ubah. Metode Regresi Linear Berganda adalah metode peramalan yang menggunakan lebih dari dua faktor yang dapat mempengaruhi hasil sehingga dapat menemukan hasil yang maksimal. Dengan metode Regresi Linear Berganda ini di dapatkan mean absolute deviation (MAD) 0,101 dengan data pelatihan dari tahun 2009 – 2017. Persamaan Regresi Linear berganda yang didapatkan yaitu $Y = 8307,561443282 + 5,9294543706657x_1 + 118,28063200866x_2 + 175,71009241484x_3$.

Kata Kunci: Regresi linear berganda, Prediksi produksi padi.

ABSTRACT

Sufficient and equitable food availability is one of the pillars of the realization of food security. Every year rice production in Bantul Regency is always changing. Multiple Linear Regression Method is a forecasting method that uses more than two factors that can influence the results so that it can find maximum results. With this method of Multiple Linear Regression, get the mean absolute deviation (MAD) 0.101 with training data from 2009 - 2017. Multiple linear regression equations obtained were $Y = 8307,561443282 + 5,9294543706657x_1 + 118,28063200866x_2 + 175,71009241484x_3$.

Keywords: Multiple linear regression, Prediction of rice production

PENDAHULUAN

Ketersediaan pangan yang cukup dan merata merupakan salah satu pilar perwujudan ketahanan pangan. Salah satu inti pokok dari ketahanan pangan adalah tersedianya makanan pokok bagi masyarakat. Salah satu makanan pokok yang dikonsumsi adalah nasi. Nasi adalah hasil dari pengolahan hasil pertanian yaitu padi. Padi (*Oryza Sativa*) adalah salah satu dari jenis tanaman pertanian yang bernilai ekonomis, di Bantul sendiri padi tergolong sebagai tanaman pangan pokok yang banyak dibudidayakan.

Kabupaten Bantul sendiri merupakan salah satu kabupaten di Provinsi Daerah Istimewa Yogyakarta. Kabupaten Bantul memiliki luas wilayah 50.810 hektare, dengan pemanfaatan lahan pertanian berupa sawah sebesar 15.183 ha dan lahan bukan sawah sebesar 12.742 ha. Luas lahan sawah yang cukup luas ini dimanfaatkan untuk pertanian

padi. Produksi padi di Bantul pada tahun 2014 sebesar 192.847 ton, pada tahun 2015 sebesar 199.141 ton, dan pada tahun 2016 sebesar 180.593 ton.

Karena produksi padi di kabupaten Bantul setiap tahun selalu berubah – ubah, maka sebuah prediksi perlu dilakukan untuk mengetahui gambaran masa depan apakah hasil produksi padi di kabupaten Bantul akan mengalami kenaikan ataupun penurunan. Hasil prediksi ini dapat digunakan sebagai tolak ukur untuk mengetahui ketahanan pangan di kabupaten bantul khususnya padi. Penelitian ini memanfaatkan data panen atau produksi padi di dinas pertanian kabupaten Bantul sebagai data acuan untuk melakukan prediksi hasil panen padi di kabupaten bantul. Selain itu prediksi ini juga mempertimbangkan beberapa faktor yang dapat mempengaruhi hasil produksi yang berupa luas lahan, curah hujan, serangan

hama, hasil produksi sebelumnya, serta pengetahuan petani tentang penanaman padi. Untuk melakukan prediksi tentunya harus menggunakan sebuah algoritma, salah satu algoritma untuk melakukan prediksi ini dengan menggunakan Algoritma Regresi Linear Berganda. Algoritma Regresi Linear Berganda merupakan salah satu teknik analisis data yang sering digunakan untuk mengkaji hubungan antar beberapa variabel dan meramal satu variabel [1].

Penelitian yang akan dilakukan ini menggunakan Algoritma Regresi Linear Berganda karena metode ini sesuai dengan studi kasus yang sedang diteliti. Dalam penelitian ini akan menggunakan data dari tahun 2009 - 2017 yang berasal dari Dinas Pertanian dan Kelautan kabupaten Bantul. Sistem prediksi ini digunakan untuk memprediksi hasil produksi padi dengan menggunakan Algoritma Regresi Linear Berganda.

Terdapat berbagai penelitian yang berkaitan dengan prediksi dengan metode ini diantaranya penelitian Anisa Romandoni yang berjudul Penerapan Metode Regresi Linear Berganda untuk Prediksi Hasil Panen Jagung. Dalam penelitian ini digunakan 3 faktor yang mempengaruhi hasil panen dengan menggunakan metode regresi linear berganda untuk melakukan prediksi. Hasil melalui pengujian MAPE (Mean Absolute Percentage Error) adalah 10% yang berarti prediksi hasil panen pada kategori sangat baik [2]. Sedangkan menurut Nur Setyo Utomo dalam penelitiannya, metode Regresi Linear Berganda dapat digunakan untuk memprediksi kelayakan operasional mesin rivet produksi [3]. Farizal juga melakukan penelitian dengan metode Regresi Linear Berganda untuk memprediksi konsumsi bahan bakar jenis premium dan menghasilkan

tingkat kesalahan 1.05% terhadap realitas yang terjadi di tahun 2013 [4].

Dari beberapa penelitian tersebut disimpulkan bahwa metode Regresi Linear Berganda dapat digunakan untuk memprediksi sesuatu di masa depan dengan menggunakan lebih dari 2 faktor atau variabel yang memiliki pengaruh terhadap apa yang akan diprediksi.

Data Mining

Data mining adalah salah satu proses yang menggunakan teknik statistik, matematika, kecerdasan buatan dan *machine learning* untuk mengetraksi dan mengidentifikasi informasi yang bermanfaat dan pengetahuan yang terkait dari berbagai database besar [5].

Menurut Gartner Group *data mining* adalah suatu proses menemukan hubungan yang berarti, pola dan kecenderungan dengan memeriksa dalam sekumpulan besar data yang tersimpan dalam penyimpanan dengan menggunakan teknik pengenalan pola seperti teknik statistik dan matematika [6].

Data mining dibagi menjadi beberapa kelompok berdasarkan tugas yang dapat dilakukan, yaitu [6]:

1. Deskripsi
2. Estimasi
3. Prediksi
4. Klasifikasi
5. Pengklusteran
6. Asosiasi

Prediksi

Prediksi adalah suatu proses memperkirakan secara sistematis tentang sesuatu yang paling mungkin terjadi di masa depan berdasarkan informasi masa lalu dan sekarang yang dimiliki, agar kesalahannya (selisih antara sesuatu yang terjadi dengan hasil perkiraan) dapat diperkecil. Prediksi tidak harus memberikan jawaban secara pasti

kejadian yang akan terjadi, melainkan berusaha untuk mencari jawaban sedekat mungkin yang akan terjadi [7]. Peramalan yang baik merupakan peramalan yang dilakukan dengan mengikuti langkah langkah atau prosedur yang baik. Pada dasarnya ada tiga langkah peramalan yang penting, yaitu [8]:

1. Menganalisa data masa lalu.
2. Menentukan metode yang dipergunakan.
3. Memproyeksikan data yang lalu dengan menggunakan metode yang dipergunakan dan mempertimbangkan adanya beberapa faktor perubahan.

Regresi Linear Berganda

Regresi linier berganda adalah analisis regresi yang menjelaskan hubungan antara peubah respon (variabel dependen) dengan faktor-faktor yang mempengaruhi lebih dari satu prediktor (variabel independen) [9]. Ketika suatu hasil/keluaran, atau kelas berupa numerik, dan semua atribut adalah numerik, regresi linear adalah teknik yang tepat untuk menyelesaikan.

Ini adalah metode pokok di dalam ilmu statistik. Gunanya adalah untuk mengekspresikan kelas sebagai kombinasi linear dari atribut, dengan bobot yang telah di tentukan, dengan rumus sebagai berikut:

$$Y = a + b_1X_1 + b_2X_2 + \dots + b_nX_n \tag{1}$$

Di mana Y adalah kelas; X1, X2, ..., Xn adalah nilai atribut; dan a, b1, ..., bn adalah bobot. Bobot dihitung dari data sampel.

Dimana:

Y = Variabel tidak bebas (nilai yang diprediksikan)

X = Variabel bebas

a = Konstanta (nilai Y apabila X1, X2... Xn = 0)

b = Koefisien regresi (nilai peningkatan

ataupun penurunan)

Dimana nilai a, b1, b2... bn dapat dihitung dengan metode persamaan normal yaitu :

$$\begin{aligned} \sum Y &= a_n + b_1\sum X_1 + b_2\sum X_2 \\ \sum X_1Y &= a\sum X_1 + b_1\sum X_1X_2 + b_2\sum X_1X_2 \\ \sum X_2Y &= a\sum X_2 + b_1\sum X_1X_2 + b_2\sum X_2^2 \end{aligned} \tag{2}$$

Selain dihitung dengan persamaan normal diatas, nilai 1, b1, b2... bn dapat juga dihitung dengan metode kuadran terkecil, yaitu:

$$\begin{aligned} b_1 &= \frac{(\sum X_2^2)(\sum X_1Y) - (\sum X_2Y)(\sum X_1X_2)}{(\sum X_1^2)(\sum X_2^2) - (\sum X_1X_2)^2} \\ b_2 &= \frac{(\sum X_1^2)(\sum X_2Y) - (\sum X_1Y)(\sum X_1X_2)}{(\sum X_1^2)(\sum X_2^2) - (\sum X_1X_2)^2} \\ a &= \frac{\sum Y - (b_1\sum X_1) - (b_2\sum X_2)}{n} \end{aligned} \tag{3}$$

Dimana:

$$\begin{aligned} \sum X_1^2 &= \sum X_1^2 - \frac{(\sum X_1)^2}{n} \\ \sum X_2^2 &= \sum X_2^2 - \frac{(\sum X_2)^2}{n} \\ \sum X_1X_2 &= \sum X_1X_2 - \frac{(\sum X_1)(\sum X_2)}{n} \\ \sum X_1Y &= \sum X_1Y - \frac{(\sum X_1)(\sum Y)}{n} \\ \sum X^2Y &= \sum X^2Y - \frac{(\sum X^2)(\sum Y)}{n} \\ \sum Y^2 &= \sum Y^2 - \frac{(\sum Y)^2}{n} \end{aligned} \tag{4}$$

Ketika variable bebas lebih dari 2, nilai konstanta dan koefisien regresi setiap variabel bebas dapat diperoleh dengan menggunakan matriks determinan [10]. Contohnya adalah ketika terdapat 3 persamaan dengan 3 variabel yang tidak diketahui nilainya, yaitu a, b1, b2 dan b3, persamaan tersebut dapat dinyatakan

dalam persamaan matriks sebagai berikut:

$$A = \begin{vmatrix} N & \Sigma X_1 & \Sigma X_2 & \Sigma X_2 \\ \Sigma X_1 & \Sigma(X_1 \cdot X_1) & \Sigma(X_1 \cdot X_2) & \Sigma(X_1 \cdot X_3) \\ \Sigma X_2 & \Sigma(X_2 \cdot X_1) & \Sigma(X_2 \cdot X_2) & \Sigma(X_2 \cdot X_3) \\ \Sigma X_3 & \Sigma(X_3 \cdot X_1) & \Sigma(X_3 \cdot X_2) & \Sigma(X_3 \cdot X_3) \end{vmatrix}$$

$$A0 = \begin{vmatrix} \Sigma(Y) & \Sigma X_1 & \Sigma X_2 & \Sigma X_2 \\ \Sigma(X_1 \cdot Y) & \Sigma(X_1 \cdot X_1) & \Sigma(X_1 \cdot X_2) & \Sigma(X_1 \cdot X_3) \\ \Sigma(X_2 \cdot Y) & \Sigma(X_2 \cdot X_1) & \Sigma(X_2 \cdot X_2) & \Sigma(X_2 \cdot X_3) \\ \Sigma(X_3 \cdot Y) & \Sigma(X_3 \cdot X_1) & \Sigma(X_3 \cdot X_2) & \Sigma(X_3 \cdot X_3) \end{vmatrix}$$

$$A1 = \begin{vmatrix} N & \Sigma(Y) & \Sigma X_2 & \Sigma X_2 \\ \Sigma X_1 & \Sigma(X_1 \cdot Y) & \Sigma(X_1 \cdot X_2) & \Sigma(X_1 \cdot X_3) \\ \Sigma X_2 & \Sigma(X_2 \cdot Y) & \Sigma(X_2 \cdot X_2) & \Sigma(X_2 \cdot X_3) \\ \Sigma X_3 & \Sigma(X_3 \cdot Y) & \Sigma(X_3 \cdot X_2) & \Sigma(X_3 \cdot X_3) \end{vmatrix}$$

$$A2 = \begin{vmatrix} N & \Sigma X_1 & \Sigma(Y) & \Sigma X_2 \\ \Sigma X_1 & \Sigma(X_1 \cdot X_1) & \Sigma(X_1 \cdot Y) & \Sigma(X_1 \cdot X_3) \\ \Sigma X_2 & \Sigma(X_2 \cdot X_1) & \Sigma(X_2 \cdot Y) & \Sigma(X_2 \cdot X_3) \\ \Sigma X_3 & \Sigma(X_3 \cdot X_1) & \Sigma(X_3 \cdot Y) & \Sigma(X_3 \cdot X_3) \end{vmatrix}$$

$$A3 = \begin{vmatrix} N & \Sigma X_1 & \Sigma X_2 & \Sigma(Y) \\ \Sigma X_1 & \Sigma(X_1 \cdot X_1) & \Sigma(X_1 \cdot X_2) & \Sigma(X_1 \cdot Y) \\ \Sigma X_2 & \Sigma(X_2 \cdot X_1) & \Sigma(X_2 \cdot X_2) & \Sigma(X_2 \cdot Y) \\ \Sigma X_3 & \Sigma(X_3 \cdot X_1) & \Sigma(X_3 \cdot X_2) & \Sigma(X_3 \cdot Y) \end{vmatrix}$$

(5)

Kemudian dapat dilakukan perhitungan untuk determinasi matriks A, A0, A1, A2 dan A3 sebagai berikut:

$$\begin{aligned} \text{Det}(A) &= N \Sigma(X_1 X_1) \Sigma(X_2 X_2) \Sigma(X_3 X_3) + N \Sigma(X_1 X_2) \Sigma(X_2 X_3) \Sigma(X_3 X_1) + N \Sigma(X_1 X_3) \Sigma(X_2 X_1) \Sigma(X_3 X_2) + \Sigma X_1 \Sigma X_1 \Sigma(X_2 X_3) \Sigma(X_3 X_2) + \Sigma X_1 \Sigma(X_1 X_2) \Sigma X_2 \Sigma(X_3 X_3) + \Sigma X_1 \Sigma(X_1 X_3) \Sigma(X_2 X_2) \Sigma X_3 + \Sigma X_2 \Sigma X_1 \Sigma(X_2 X_1) \Sigma(X_3 X_3) + \Sigma X_2 \Sigma(X_1 X_1) \Sigma(X_2 X_3) \Sigma X_3 + \Sigma X_2 \Sigma(X_1 X_3) \Sigma X_2 \Sigma(X_3 X_1) + \Sigma X_3 \Sigma X_1 \Sigma(X_2 X_2) \Sigma(X_3 X_1) + \Sigma X_3 \Sigma(X_1 X_1) \Sigma X_2 \Sigma(X_3 X_2) + \Sigma X_3 \Sigma(X_1 X_2) \Sigma(X_2 X_1) \Sigma X_3 - N \Sigma(X_1 X_1) \Sigma(X_2 X_3) \Sigma(X_3 X_2) - N \Sigma(X_1 X_2) \Sigma(X_2 X_1) \Sigma(X_3 X_3) - N \Sigma(X_1 X_3) \Sigma(X_2 X_2) \Sigma(X_3 X_1) - \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} &\Sigma X_1 \Sigma X_1 \Sigma(X_2 X_2) \Sigma(X_3 X_3) - \Sigma X_1 \Sigma(X_1 X_2) \Sigma(X_2 X_3) \Sigma X_3 - \Sigma X_1 \Sigma(X_1 X_3) \Sigma X_2 \Sigma(X_3 X_2) - \Sigma X_2 \Sigma X_1 \Sigma(X_2 X_3) \Sigma(X_3 X_1) - \Sigma X_2 \Sigma(X_1 X_1) \Sigma X_2 \Sigma(X_3 X_3) - \Sigma X_2 \Sigma(X_1 X_3) \Sigma(X_2 X_1) \Sigma X_3 - \Sigma X_3 \Sigma X_1 \Sigma(X_2 X_1) \Sigma(X_3 X_2) - \Sigma X_3 \Sigma(X_1 X_1) \Sigma(X_2 X_2) \Sigma X_3 - \Sigma X_3 \Sigma(X_1 X_2) \Sigma X_2 \Sigma(X_3 X_1) \end{aligned}$$

(6)

Dengan cara yang sama seperti menghitung Det(A), dapat diperoleh pula Det(A0), Det(A1), Det(A2) dan Det(A3). Nilai a, b1, b2 dan b3 diperoleh dengan cara seperti berikut:

$$\begin{aligned} a &= \frac{\text{Det}(A0)}{\text{Det}(A)} \\ b1 &= \frac{\text{Det}(A1)}{\text{Det}(A)} \\ b2 &= \frac{\text{Det}(A2)}{\text{Det}(A)} \\ b3 &= \frac{\text{Det}(A3)}{\text{Det}(A)} \end{aligned}$$

(7)

Pengukuran Tingkat Kesalahan

Keakuratan sebuah peramalan adalah aspek penting dari peramalan, sehingga peramal ingin memperkecil kesalahan yang terjadi pada peramalan. Menurut William J. Stevenson dan Sum Chee Chuong bahwa ada tiga ukuran kesalahan yang digunakan untuk merangkum kesalahan historis yaitu mean absolute deviation (MAD), mean squared error (MSE), dan mean absolute percent error (MAPE). MAD adalah rata-rata kesalahan absolut. Dalam MAD, kesalahan dengan arah positif atau negatif yang diukur hanya besar kesalahan secara absolut [11]. Perhitungan nilai MAD digunakan cara seperti berikut:

$$MAD = \frac{\text{aktual}_t - \text{ramalan}_t}{n}$$

(8)

Padi

Padi (*Oryza Sativa*) merupakan salah satu tanaman budidaya terpenting dalam peradapan. Padi adalah tanaman yang banyak dibudidayakan didaerah tropis seperti Indonesia. Menurut Balai Besar Penelitian Tanaman Padi, umur padi antara 110 hari sampai 150 hari tergantung dengan varietas padi yang ditanam. Padi merupakan tanaman yang memerlukan air untuk pertumbuhannya. Ketersedian air baik itu dari air irigasi maupun air hujan sangat penting bagi pertumbuhan dan hasil dari tanaman padi. Pada tanaman padi terdapat tiga fase pertumbuhan, yaitu fase vegetatif(0 - 60 hari), fase generatif (60 - 90 hari), dan fase pemasakan (90 - 120 hari). Kebutuhan air pada ketiga fase tersebut bervariasi. Selain itu terdapat beberapa faktor yang mempengaruhi pertumbuhan padi diantaranya, varietas, pupuk, serangan hama maupun yang lainnya.

PHP

PHP kepanjangan dari Hypertext Preprocessor yaitu bahasa pemrograman web server-side yang bersifat open source. PHP merupakan script yang terintegrasi dengan HTML dan berada pada server (server side HTML embedded scripting). Bahasa pemrograman PHP adalah salah satu bahasa pemrograman untuk aplikasi web yang terkenal.

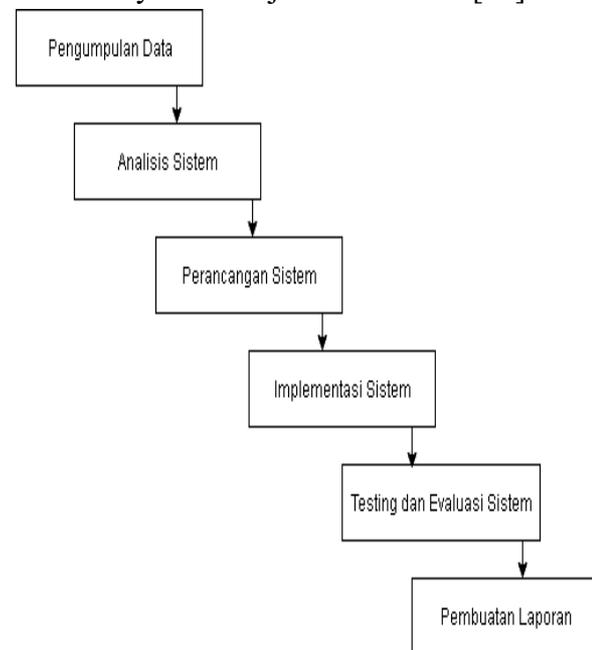
Selain itu, PHP merupakan bahasa pemrograman yang sifatnya open source artinya bahasa ini boleh dipakai oleh siapapun juga tanpa harus mengeluarkan biaya untuk lisensinya. PHP juga boleh dimodifikasi sesuai kebutuhan penggunanya. Bahasa pemrograman ini dieksekusi oleh web server, maka tidak dibutuhkan compiler khusus untuk editor PHP [12].

MySQL

MySQL merupakan sebuah perangkat lunak sistem manajemen basis data SQL / DBMS (Database Management System) yang multithread, multiuser dan sekitar 6 juta instalasi diseluruh indonesia. Didistribusikan secara gratis dibawah lisensi GPL (General Public License). Dimana setiap orang bebas untuk menggunakan MySQL, namun tidak boleh dijadikan produk turunan yang bersifat komersial [12].

METODE

Alur penelitian yang digunakan adalah model SDLC (*Software Development Life Cycle*). Model SDLC yang dipakai dalam penelitian ini adalah Waterfall. Waterfall Model atau Classic Life Cycle merupakan model yang paling banyak dipakai dalam *Software Engineering*. Menurut Bassil (2012) disebut waterfall karena tahap demi tahap yang harus dilalui menunggu selesainya tahap sebelumnya dan berjalan berurutan [13].



Gambar 1. Alur penelitian *Waterfall*

a. Pengumpulan Data

Pada tahap penelitian ini penyusun melakukan analisa kebutuhan penelitian. Dalam tahap ini terdapat dua cara dalam

mendapatkan data kebutuhan penelitian, yaitu wawancara dan studi pustaka.

b. Pengumpulan Data

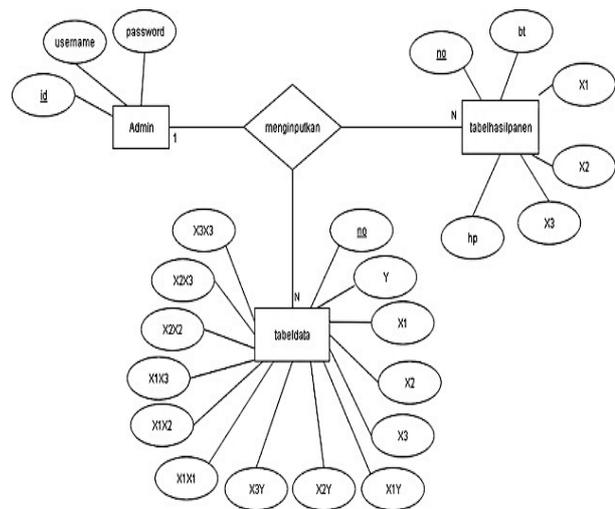
Sistem ini dibuat untuk memprediksi produksi/panen padi di Kabupaten Bantul dengan menggunakan variabel input berupa faktor – faktor yang mempengaruhi produksi padi yaitu, luas panen, curah hujan, dan serangan hama pada padi. Prediksi ini dilakukan dengan menggunakan metode regresi linear berganda. Sistem ini menggunakan format webview yang sederhana sehingga memudahkan pengguna dalam menjalankannya.

- Analisis Kebutuhan Fungsional
 - Admin harus melakukan login untuk melakukan proses pengolahan data dan prediksi.
 - Sistem akan menampilkan data padi yang telah diinputkan.
 - Sistem dapat melakukan prediksi dengan memasukan beberapa faktor yang diperlukan.
- Analisis Kebutuhan Non Fungsional
 - Komputer/Laptop dengan spesifikasi minimum:
 - Sistem Operasi: Windows/Linux
 - DBMS: MySQL
 - Script Engine: PHP
 - Web browser: Chrome/Firefox

c. Perancangan Sistem

• Perancangan Database

Perancangan database digunakan untuk merancang penyimpanan data dari inputan yang dimasukan pada Sistem Prediksi Hasil Panen padi di Kabupaten Bantul. Pada penelitian ini perancangan database menggunakan ERD. Dalam penelitian ini terdapat 3 entitas yaitu, Admin, tabeldata, dan tabelhasilpanen. Selain itu terdapat satu relasi yang ada yaitu, menginputkan. Untuk penjelas lebih lanjut pada gambar dibawah ini.



Gambar 2. ERD rancangan database

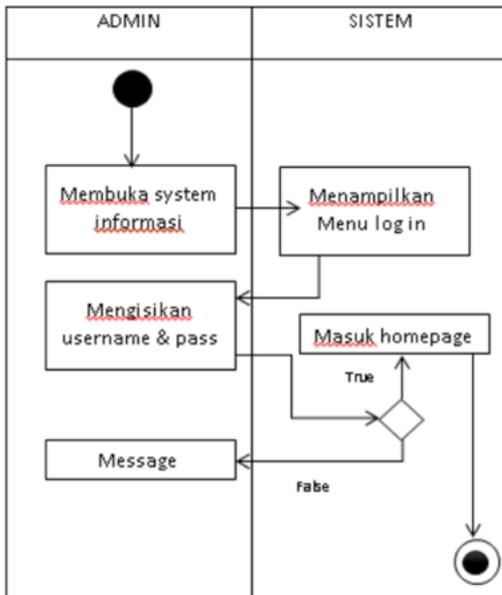
Keterangan:

1. Entitas : Admin, Tabelhasilpanen, dan Tabeldata
2. Attribut Entitas :
 - a. Entitas Admin memiliki attribut : id, username, password
 - b. Entitas Tabeldata memiliki attribut : no, Y, X1, X2, X3, X1Y, X2Y, X3Y, X1X1, X1X2, X1X3, X2X2, X2X3, X3X3.
 - c. Entitas Tabelhasilpanen memiliki attribut : no, bt, X1, X2, X3, hp.
3. Relasi : menginputkan
4. Primary Key
 - a. Entitas Admin memiliki Primary key: id.
 - b. Entitas tabeldata memiliki Primary key: no.
 - c. Entitas tabelhasilpanen memiliki Primary key : no.

• Perancangan Aplikasi web

Perancangan untuk aplikasi web prediksi produksi padi di kabupaten Bantul digunakan salah satu rancangan dalam UML (*Unified Modeling Language*) yaitu *Activity diagram* yang mewakili proses kegiatan dari pengguna yaitu admin dan sistem.

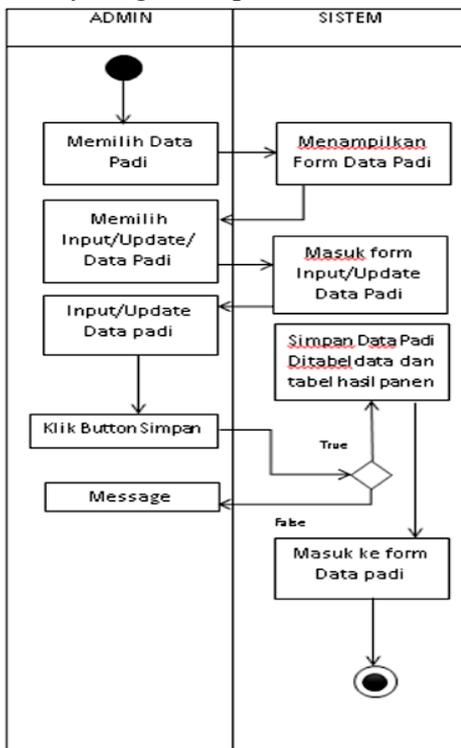
1. Activity diagram Login



Gambar 3. Activity diagram login

Dalam activity diagram login diatas admin harus membuka sistem dan memasukan username dan password untuk bisa masuk ke homepage/dashboard. Jika username dan password salah maka akan muncul peringatan.

2. Activity diagram input/edit data

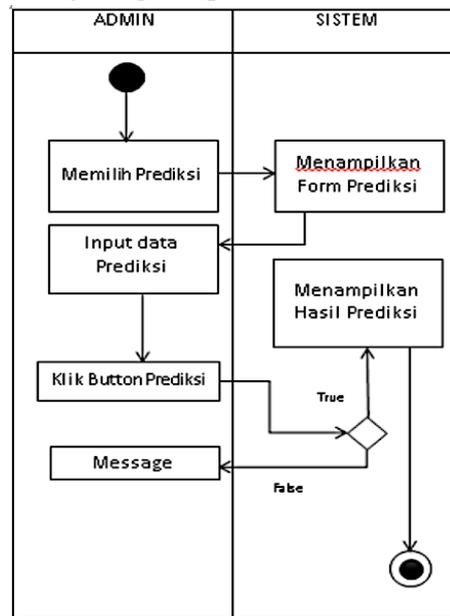


Gambar 4. Activity diagram input/edit

data

Dalam activity diagram diatas admin masuk kedalam aplikasi kemudian memilih menu data padi. Setelah itu admin dapat memilih input data atau update data. Setelah itu admin mengisikan data. Setelah selesai admin mengklik button input/update. Jika benar maka data akan masuk ke database dan jika salah maka akan muncul pesan.

3. Activity diagram prediksi



Gambar 5. Activity diagram prediksi

Dalam aktivty diagram diatas admin harus memilih menu prediksi. Setelah itu admin menginputkan faktor – faktor prediksi. Setelah semua terisi dan benar, kemudia admin mengklik button preiksi. Setelah itu ada pernyataan. Jika benar maka hasil prediksi akan keluar dan jika salah maka akan keluar pesan.

d. Implementasi Sistem

Tahap implementasi menerjemahkan desain sebelumnya menjadi sistem prediksi hasil panen padi di Kabupaten Bantul. Pada tahap ini terdiri dari tahap pengkodean atau pembuatan program yang disesuaikan dengan tujuan awal yaitu : code program dan

penerapan database. Pada tahap pembuatan kode program atau pengkodean menggunakan bahasa pemrograman PHP. Pada penyusunan database menggunakan MySQL dengan web server local.

e. Evaluasi dan Testing

Tahap testing atau tahap pengujian sistem aplikasi prediksi hasil panen padi dengan metode Regresi Linear Berganda ini dilakukan dengan melakukan pengujian secara fungsional maupun validitas. Dalam pengujian fungsional dilakukan dengan menguji apakah perangkat lunak berfungsi dengan benar atau belum. Jika belum maka akan dicari masalah yang ditemukan. Sedangkan untuk pengujian validitas adalah pengujian untuk mengukur tingkat kesalahan nilai prediksi. Jika nilai kesalahan yang didapat kecil, maka dapat hasil prediksi akan baik.

f. Pembuatan Laporan

Selama kegiatan dalam penelitian sementara berjalan, maka penulis juga melakukan penyusunan laporan. Penyusunan laporan dimulai dari pendahuluan, landasan teori, metodologi penelitian, Implementasi dan pembahasan, penutup, dan daftar pustaka.

HASIL

Prediksi hasil panen padi

Pada penelitian ini metode Regresi Linear Berganda digunakan untuk melakukan prediksi hasil panen padi di Kabupaten Bantul. Untuk menentukan bobot variabel, peneliti menggunakan data hasil panen yang dipengaruhi oleh beberapa faktor yaitu luas panen, curah hujan, dan hama. Ada banyak faktor yang mempengaruhi hasil panen padi, namun pada penelitian ini hanya membatasi 3 faktor saja, meliputi hasil panen padi, curah hujan dan hama yang menyerang tanaman

padi.

Dalam penelitian data diambil dari tahun 2009 sampai dengan 2017. Dalam setiap tahunnya tanaman padi dapat ditanam selama 3 – 4 kali sehingga terdapat 3 periode dalam satu tahun.

Luas panen adalah salah satu faktor yang digunakan untuk memprediksi hasil panen padi. Luas lahan sawah di Bantul yang mencapai 15000 ha ini seharusnya dimanfaatkan oleh petani untuk meningkatkan hasil panen padi. Semakin luas lahan yang ditanami maka semakin banyak pula presentase hasil panen padi yang di dapatkan. Luas panen yang besar tentu saja akan menghasilkan hasil panen yang banyak jika tidak ada faktor penyebab berkurangnya panen seperti hama, curah hujan dan lainnya. Oleh karena itu luas lahan panen dijadikan faktor penentu prediksi hasil panen padi.

Selain faktor luas lahan panen, terdapat faktor yang kedua yaitu curah hujan. Padi adalah tanaman air, namun bukan hidupnya didalam air. Artinya padi memerlukan air yang cukup untuk proses hidupnya. Curah hujan adalah salah satu penyedia air bagi tanaman padi.

Tanaman padi dapat hidup baik di daerah yang berhawa panas dan banyak mengandung uap air. Curah hujan yang bagus dan optimal akan meningkatkan produksi tanaman padi menjadi semakin banyak. Sedangkan jika curah hujan berlebihan bisa berakibat buruk bagi tanaman, misalnya banjir dan memunculkan banyak hama yang menyerang. Selain itu jika curah hujan kurang maka persediaan air pada tanaman padi menjadi berkurang sehingga padi tidak subur dan bisa mati sehingga mengakibatkan penurunan produksi padi.

Curah hujan dibagi menjadi 5 (lima) golongan yaitu:

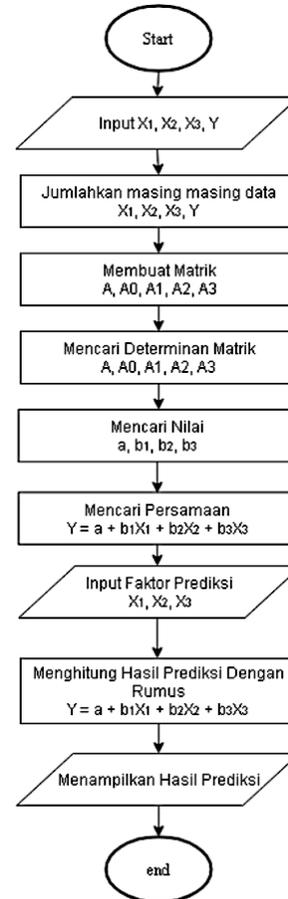
1. Tinggi (≥ 350 mm perbulan): -30 Hasil panen dengan curah hujan tinggi akan berkurang 30% dari rata – rata hasil panen maksimal.
2. Baik ($\leq 150 / \geq 250$ mm perbulan): 10. Hasil panen dengan curah hujan baik akan bertambah 10% dari rata – rata hasil panen maksimal.
3. Optimal (≥ 200 mm perbulan): 20. Hasil panen dengan curah hujan optimal akan bertambah 20% dari rata – rata hasil panen maksimal.
4. Normal (≥ 100 mm perbulan): 0. Hasil panen dengan curah hujan normal akan bernilai 0% dari rata – rata hasil panen maksimal.
5. Kurang (≤ 100 mm perbulan): -20. Hasil panen dengan curah hujan kurang akan berkurang 20% dari rata – rata hasil panen maksimal.

Selain dua faktor diatas terdapat satu faktor lagi yang sangat mempengaruhi hasil panen padi yaitu hama. Hama adalah organisme yang merusak tanaman yang dapat menyerang pada akar, daun, batang, dan bagian tanaman lainnya, sehingga tanaman tidak dapat tumbuh dengan sempurna atau mati. Pada tanaman padi hama sangatlah banyak ditemui dan meresahkan bagi petani. Hama dapat mengakibatkan gagal panen pada tanaman padi sehingga sangat berpengaruh dalam prediksi hasil panen padi ini.

Terdapat berbagai macam hama yang sering menyerang padi, diantaranya wereng, tikus, belalang, keong, burung dan jenis hama lainnya. Hama yang paling sering menyerang tanaman padi adalah hama wereng, wereng ini akan menghisap cairan yang ada pada tanaman padi yang mengakibatkan tanaman menjadi kering ataupun pertumbuhannya menjadi kerdil. Dalam penelitian ini hama dijadikan faktor prediksi dengan menggunakan rata – rata serang dalam setiap

periode misalnya, 10 % dari luas lahan yang diserang.

Algoritma Regresi linear berganda



Gambar 6. Flowchart algoritam Regresi linear berganda

Pada tahap implementasi aplikasi web akan ditambahkan fitur untuk prediksi menggunakan aturan sesuai *flowchart* pada gambar 6 diatas. Penjelasan tahapan tersebut adalah sebagai berikut:

1. Setelah inisialisasi start dilanjutkan langkah kedua adalah memasukan variabel dependen dan independen.
2. Langkah ketiga adalah menjumlahkan data yang telah dimasukan sesuai dengan kolom masing – masing.
3. Setelah itu adalah pembuatan matrik A, A0, A1, A2, A3 dari data yang telah dijumlahkan sebelumnya.

4. Setelah matrik dibuat, langkah selanjutnya adalah menentukan determinan dari kelima matrik tersebut dengan metode sarrus.
5. Setelah determinan di dapatkan maka selanjutnya adalah mencari nilai dari a , b_1 , b_2 , b_3 yang digunakan untuk mencari persamaan Regresi Linear Berganda.
6. Langkah selanjutnya adalah memasukkannya menjadi sebuah persamaan Regresi Linear Berganda. Setelah itu bisa dilakukan sebuah prediksi.
7. Untuk melakukan sebuah prediksi tentu saja diperlukan inputan variabel independen yang akan diprediksi.
8. Setelah di masukan faktor/variabelnya, maka langkah selanjutnya adalah memasukan dan menghitungnya dengan persamaan yang telah di dapatkan.
9. Setelah itu dapat ditampilkan hasil prediksi dan selesai.

Persamaan Regresi linear berganda

Dalam melakukan prediksi tentu saja memerlukan data yang digunakan sebagai data untuk menentukan persamaan Regresi Linear Berganda. Data hasil panen dan ketiga faktornya diambil dari tahun 2009 sampai tahun 2017.

Tabel 1. Data Hasil Panen tahun 2009 – 2017

N	Luas Panen (X1)	Curah Hujan (X2)	Ham a (X3)	Hasil Panen
1	14210	Baik (10)	10,7 %	91862
2	10863	Kurang (-20)	12,0 %	68244
3	3185	Kurang (-20)	11,9 %	22737
4	12254	Baik (10)	5,9%	81121

5	11851	Kurang (-20)	75,0 %	63034
6	6621	Baik (10)	14,5 %	46201
7	13388	Baik (10)	7,5%	87552
8	12708	Kurang (-20)	23,7 %	77131
9	4603	Baik (10)	19,7 %	33321
10	13355	Baik (10)	1,9%	88343
11	12291	Optimal (20)	7,2%	82286
12	4559	Normal (0)	4,0%	34635
13	13102	Baik (10)	10,5 %	85337
14	12393	Kurang (-20)	30,8 %	74008
15	7197	Normal (0)	5,5%	50019
16	13596	Baik (10)	27,6 %	85263
17	11167	Baik (10)	7,9%	74316
18	5424	Kurang (-20)	27,5 %	33268
19	13006	Baik (10)	1,0%	86431
20	11169	Kurang (-20)	11,5 %	70152
21	5467	Optimal (20)	3,0%	42561
22	12149	Baik (10)	26,0 %	76962
23	12338	Kurang (-20)	55,0 %	69432
24	5522	Normal (0)	24,1 %	36812
25	13088	Optimal (20)	1,0%	88102
26	12292	Kurang (-20)	60,9 %	68126
27	4645	Kurang (-20)	40,5 %	26374

Selanjutnya data dimasukan ke dalam database pada tabeldata maka akan didapatkan data prediksi seperti gambar 7 dibawah ini:

no	Y	X1	X2	X3	X1Y	X2Y	X3Y	X1X1	X1X2	X1X3	X2X2	X2X3	X3X3
1	91862	14210	10	-10	1305359020	918620	-918620	201924100	142100	-142100	100	-100	100
2	68244	10863	-20	-10	741334572	-1364880	-682440	118004769	-217260	-108630	400	200	100
3	22737	3185	-20	-20	72417345	-454740	-454740	10144225	-63700	-63700	400	400	400
4	81121	12254	10	-10	994056734	811210	-811210	150160516	122540	-122540	100	-100	100
5	63034	11851	-20	-70	747015934	-1260680	-4412380	140446201	-237020	-829570	400	1400	4900
6	46201	66210	10	-20	305896821	462010	-924020	43837641	662100	-132420	100	-200	400
7	87552	13388	10	-10	1172146176	875520	-875520	179238544	133880	-133880	400	-100	100
8	77131	12708	-20	-20	980180748	-1542620	-1542620	161493264	-254160	-254160	400	400	400
9	33321	4603	0	-20	153376563	0	-666420	21187609	0	-92060	0	0	400
10	88343	13355	0	5	1179820765	0	441715	178356025	0	66775	0	0	25
11	82286	12291	0	5	1011377226	0	411430	151068681	0	61455	0	0	25
12	34635	4559	0	-10	157900965	0	-346350	20784481	0	-45590	0	0	100
13	85337	13102	10	-10	1118085374	853370	-853370	171662404	131020	-131020	100	-100	100
14	74008	12393	-20	-30	917181144	-1480160	-2220240	153586449	-247860	-371790	400	600	900
15	50019	7197	0	-10	359866743	0	-500190	51798609	0	-71970	0	0	100
16	85263	13596	10	-30	1159235748	852630	-2557890	184851216	135960	-407880	100	-300	900
17	74316	11167	10	-10	829886772	743160	-743160	124701889	111670	-111670	100	-100	100
18	33268	5424	-20	-30	180445632	-665360	-998040	29419776	-108480	-162720	400	600	900
19	86431	13006	0	5	1124121586	0	432155	169156036	0	65030	0	0	25
20	70152	11169	-20	-10	783527688	-1403040	-701520	124746561	-223380	-111690	400	200	100
21	42561	5467	0	5	232880987	0	212805	29888089	0	27335	0	0	25
22	78962	12149	10	-30	935011338	789620	-2308860	147598201	121490	-364470	100	-300	900
23	69432	12338	-20	-50	856652016	-1388640	-3471600	152226244	-246760	-616900	400	1000	2500
24	36812	5522	0	-30	203275864	0	-1104360	30492484	0	-165660	0	0	900
25	88102	13088	10	5	1153078976	881020	440510	171295744	130880	65440	100	50	25
26	68126	12292	-30	-50	837404792	-2043780	-3406300	151093264	-368760	-614600	900	1500	2500
27	26374	4645	-20	-45	122507230	-527480	-1186830	21576025	-92900	-209025	400	900	2025

Gambar 7. Tabeldata di database MySQL

Setelah data prediksi didapatkan maka langkah selanjutnya adalah menjumlahkan data tersebut berdasarkan kolom masing – masing.

Tabel 2. Jumlah Data Prediksi

Y	1743630
X1	272443
X2	-30
X3	-526,8
X1Y	19633964784
X2Y	1175950
X3Y	-32327159,73
X1X1	3090737245
X1X2	-45930
X1X3	-54084828125
X2X2	6300
X2X3	5420
X3X3	19791,32

Setelah jumlah data per kolom di dapatkan maka akan diolah untuk menentukan konstanta dan koefisien regresi dengan

menggunakan determinan matrik A, A0, A1, A2, A3 sesuai dengan persamaan (5).

$$A = \begin{vmatrix} 27 & 272443 & -30 & -526.80 \\ 271443 & 3090737245 & -45930 & -5408483,8125 \\ -30 & -45930 & 6300 & 5420 \\ -526.80 & -5408483,8125 & 5420 & 19791.32 \end{vmatrix}$$

$$A0 = \begin{vmatrix} 1743630 & 272443 & -30 & -526.80 \\ 19633964784 & 3090737245 & -45930 & -5408483,8125 \\ 1175950 & -45930 & 6300 & 5420 \\ -32389159,13 & -5408483,8125 & 5420 & 19791.32 \end{vmatrix}$$

$$A1 = \begin{vmatrix} 1743630 & 1743630 & -30 & -526.80 \\ 271443 & 19633964784 & -45930 & -5408483,8125 \\ -30 & 1175950 & 6300 & 5420 \\ -527,6 & -32327159,73 & 5420 & 19791.32 \end{vmatrix}$$

$$A2 = \begin{vmatrix} 1743630 & 272443 & 1743630 & -526.80 \\ 271443 & 3090737245 & 19633964784 & -5408483,8125 \\ -30 & -45930 & 1175950 & 5420 \\ -527,6 & -5408483,8125 & -32327159,73 & 19820,22 \end{vmatrix}$$

$$A3 = \begin{vmatrix} 1743630 & 272443 & -30 & 1743630 \\ 271443 & 3090737245 & -45930 & 19633964784 \\ -30 & -45930 & 6300 & 1175950 \\ -527,6 & -5408483,8125 & 5420 & -32327159,73 \end{vmatrix}$$

Gambar 8. Matrik Hasil Perhitungan Data

Selanjutnya adalah menentukan determinan dari matrik tersebut dengan menggunakan metode sarrus sesuai dengan persamaan (6). Berikut ini hasil dari perhitungan determinan dari A, A0, A1, A2, A3

Tabel 3. Hasil determinan Matrix

Det A	3.0968729254509E+17
Det A0	2.572746211022E+21
Det A1	1.8362766703211E+18
Det A2	3.6630008687283E+19
Det A3	5.4415182792801E+19

Dari nilai determinan yang telah di hitung maka nilai a, b1, b2, dan b3 dapat dicari dengan persamaan (7) sebagai berikut:

$$a = \frac{2.572746211022E+21}{3.0968729254509E+17} = 8307,561443282$$

$$b_1 = \frac{1.8362766703211E+18}{3.0968729254509E+17} = 5,9294543706657$$

$$b_2 = \frac{3.6630008687283E+19}{3.0968729254509E+17} = 118,28063200866$$

$$b_3 = \frac{5.4415182792801E+19}{3.0968729254509E+17} = 175,71009241484$$

Setelah nilai dari α , b_1 , b_2 , dan b_3 telah dihitung maka dapat diperoleh persamaan regresi linear berganda untuk data hasil panen padi tersebut yaitu $Y = 8307,561443282 + 5,9294543706657x_1 + 118,28063200866x_2 + 175,71009241484x_3$

Pengujian hasil prediksi

Untuk meningkatkan hasil prediksi panen padi tentu diperlukan pengujian hasil panen. Pengujian ini dilakukan untuk menentukan error dari hasil prediksi hasil panen. Semakin kecil error yang didapatkan maka akan semakin tepat juga hasil prediksi. Untuk melakukan pengujian ini peneliti menggunakan mean absolute deviation (MAD). MAD adalah rata-rata kesalahan absolut, MSE adalah kesalahan kuadrat. Dalam MAD, kesalahan dengan arah positif atau negatif yang diukur hanya besar kesalahan secara absolut.

Rumus untuk mencari rata – rata kesalahan absolut ini sesuai dengan persamaan (8) seperti contoh data berikut ini:

Data ke 2 pada tabel data yaitu :

- Bulan Tanam : Mei – Agustus 2009
- Luas lahan Panen : 10863 ha
- Curah hujan : Kurang (-20)
- Hama : 12 % (-12)
- Hasil Panen : 68244 ton
- Hasil Prediksi : 68245,09 ton

$$MAD = \frac{68244 - 6245,90}{27} = 0,040$$

Setelah dilakukan pengujian kesalahan rata – rata error telah didapatkan error yang cukup kecil sehingga data hasil prediksinya hampir tepat. Untuk hasil kesalahan rata – rata error absolut semua data dapat yaitu 0,101

Implementasi di Aplikasi

Untuk kode di program PHP bagian

prediksi dituliskan seperti pada gambar 9 dibawah ini:

```
//membuat variabel hasil prediksi
$prediksi = $a + ($B1 * $_POST['X1'])
+ ($B2 * $_POST['X2'])
+ ($B3 * $_POST['X3']);

echo "<br>";
echo "</center>";
$aktual = "SELECT hp FROM tabelhasilpanen
WHERE `tabelhasilpanen`.`no` = '$_POST['no']'";
$sak = mysqli_query($aktual) or die(mysqli_error());

while($row = mysqli_fetch_array($sak)){
    $aktuall = $row['hp'];
}

echo "<br>";
echo "<br>";
echo "<br>";
$mad = (($aktuall - $prediksi)/$N);
$akar = ($mad * $mad);
$hasil = sqrt($akar);
//echo $hasil;
```

Gambar 9. Kode PHP prediksi

Data hasil produksi padi ditampilkan dalam aplikasi web seperti gambar 10 berikut:

No	Bulan Tanam	Luas Panen (X1)	Curah Hujan (X2)	Hama (X3)	Hasil Panen (Y)	Opsi
1	Jan - Apr 2009	14210	10	-10.7	91862	Update Delete
2	Mei - Ags 2009	10863	-20	-12	68244	Update Delete
3	Sep - Des 2009	3195	-20	-11.9	22737	Update Delete
4	Jan - Apr 2010	12254	10	-5.9	81121	Update Delete
5	Mei - Ags 2010	11851	-20	-75	63034	Update Delete
6	Sep - Des 2010	6621	10	-14.5	46201	Update Delete
7	Jan - Apr 2011	13388	10	-7.5	67562	Update Delete
8	Mei - Ags 2011	12708	-20	-23.7	77131	Update Delete

Gambar 10. Halaman data padi

Inti dari pembuatan aplikasi ini adalah

untuk memprediksi hasil panen padi. Gambar 11 dibawah ini adalah form web untuk melakukan prediksi.

Gambar 11. Halaman prediksi

Contohnya akan memprediksi hasil panen dengan luas lahan panen 10000 ha dengan curah hujan baik(10) dan jumlah hama yang menyerang sebesar 10% (-10). Sesuai perhitungan rumus yang telah diimplementasikan di PHP menghasilkan prediksi hasil panen sebesar 67027,81 ton seperti pada gambar 12.

Gambar 12. Perhitungan hasil prediksi

KESIMPULAN

Berdasarkan pembahasan yang telah dilakukan sebelumnya, maka pada penelitian ini dapat diambil kesimpulan yaitu:

1. Penelitian ini menghasilkan sebuah aplikasi berbasis web untuk memprediksi produksi padi di Kabupaten Bantul dengan Algoritma Regresi Linear Berganda dengan memperhitungkan 3 variabel yang meliputi luas lahan panen, curah hujan, dan serangan hama yang dapat mempengaruhi produksi padi.
2. Persamaan Regresi Linear berganda yang didapatkan yaitu $Y = 8307,561443282 + 5,9294543706657x_1 + 118,28063200866x_2 + 175,71009241484x_3$
3. Melalui pengujian validitas dengan menggunakan metode MAD didapatkan

hasil uji untuk prediksi produksi padi sebesar 0,101 sehingga untuk hasil prediksi dalam kategori sangat baik.

DAFTAR PUSTAKA

- [1] M. Fathurahman and Haeruddin, "Pemodelan Regresi Linier untuk Data Deret Waktu," *J. Eksponensial*, pp. 36–41, 2011.
- [2] A. Romandoni, "Penerapan Metode Regresi Linear Berganda untuk Prediksi Hasil Panen Jagung," STMIK Sinar Nusantara, 2017.
- [3] N. S. Utomo, "Aplikasi Prediksi Kelayakan Operasional Mesin Rivet Produksi Menggunakan Metode Regresi Linear Berganda (Studi Kasus: PT Pradana Indah Sejahtera)," Politeknik Negeri Batam, 2015.
- [4] Farizal, A. Rachman, and H. Al Rasyid, "Model Peramalan Konsumsi Bahan Bakar Jenis Premium Di Indonesia Dengan Regresi Linier Berganda," *J. Ilm. Tek. Ind.*, vol. 13, pp. 166–176, 2014.
- [5] E. Turban, J. E. Aronson, and T.-P. Liang, *Decicion Support Systems and Intelligent Systems*, 1st ed. Andi Offset, 2005.
- [6] D. T. Larose, *Discovering Knowledge in Data: An Introduction to Data Mining*, 1st ed. John Willey & Sons. Inc, 2005.
- [7] Herdianto, "Prediksi Kerusakan Motor Induksi Menggunakan Metode Jaringan Saraf Tiruan Backpropagation," Universitas Sumatera Utara, 2013.
- [8] S. Makridakis, *Metode dan Aplikasi Peramalan*. Jakarta: Erlangga, 1993.
- [9] Y. H. Ngumar, "Aplikasi Metode Numerik Dan Matrik Dalam Perhitungan Koefisien-Koefisien Regresi Linier Multiple Untuk," pp. 157–162, 2008.
- [10] J. Supranto, *Statistik: Teori dan Aplikasi*, 1st ed. Jakarta: Erlangga, 2000.
- [11] S. C. Stevenson, William J. Dan Choung,

Manajemen Operasi, 9th ed. Jakarta: McGraw-Hill Education (Asia), 2014.

[12] Anhar, *Panduan Menguasai PHP dan MySQL Secara Otodidak*. Jakarta: Media Kita, 2010.

[13] B. Youseff, "A Simulation Model for the Waterfall Software Development Life Cycle," *Int. J. Eng. Technol.*, vol. 2, 2012.