

SISTEM PREDIKSI DIAGNOSA PENYAKIT HEPATITIS MENGGUNAKAN METODE ARTIFICIAL NEURAL NETWORK (ANN) SINGLE LAYER PERCEPTRON STUDI KASUS PADA PUSKESMAS TAMBAK

Ryan Haris Bawafi¹⁾, Umi Chotijah²⁾

^{1,2)} Teknik Informatika, Universitas Muhammadiyah Gresik

Jl. Sumatera No. 101 GKB, Gresik.

e-mail: ryanharisbawafi@email.com¹⁾, umi.chotijah@email.com²⁾

(Naskah masuk : 6 Januari 2022 Diterima untuk diterbitkan : 30 November 2022)

ABSTRAK

Puskesmas Tambak merupakan suatu organisasi kesehatan fungsional sebagai pusat pengembangan kesehatan masyarakat serta membina peran masyarakat di samping memberikan pelayanan secara menyeluruh dan terpadu kepada masyarakat di wilayah kerjanya dalam bentuk kegiatan pokok. Puskesmas Tambak terletak di Kecamatan Tambak, Pulau Bawean, Kabupaten Kebomas, Gresik. Meningkatnya penyakit hepatitis di kalangan masyarakat sekitar menimbulkan peningkatan permohonan tes fungsi hati yang terdiri dari ALT, AST, ALP, ALB, BIL, dan GGT. Hasil tes fungsi hati dilihat dengan signifikan menggunakan algoritma pohon klasifikasi karena dapat memperoleh informasi mengenai data klasifikasi pasien penyakit hepatitis. Banyaknya permintaan pasien penyakit hepatitis untuk melakukan tes fungsi hati menimbulkan permasalahan prediksi diagnosa pasien penyakit hepatitis di Puskesmas Tambak dengan metode Artificial Neutral Network Perceptron dengan melakukan optimalisasi perulangan (iterations) pada model algoritma neutral network dengan optimal, sehingga hasil prediksi lebih akurat. Hasil pengujian yang telah dilakukan dalam pembuatan sistem prediksi diagnosa pasien penyakit hepatitis dengan metode ANN single layer perceptron ini telah berhasil dibangun dan dapat diaplikasikan untuk memprediksi diagnosa pasien hepatitis di Puskesmas Tambak.

Kata Kunci: Artificial Neural Network, Sistem Prediksi Diagnosa, Penyakit Hepatitis

ABSTRACT

Tambak Health Center is a functional health organization as a center for community health development as well as fostering the role of the community in addition to providing comprehensive and integrated services to the community in its working area in the form of main activities. The Tambak Health Center is located in Tambak District, Bawean Island, Kebomas Regency, Gresik. The increase in hepatitis among the surrounding community has led to an increase in requests for liver function tests consisting of ALT, AST, ALP, ALB, BIL, and GGT. The results of liver function tests were seen to be significant using the classification tree algorithm because it could obtain information about the classification data of hepatitis patients. The large number of requests for hepatitis patients to perform liver function tests raises the problem of predicting the diagnosis of hepatitis patients at the Tambak Health Center using the Artificial Neutral Network Perceptron method by optimizing iterations on the neutral network algorithm model optimally, so that the prediction results are more accurate. The results of the tests that have been carried out in making a prediction system for the diagnosis of hepatitis patients with the single layer perceptron ANN method have been successfully built and can be applied to predict the diagnosis of hepatitis patients at the Tambak Health Center.

Keywords: Artificial Neural Network, Diagnosis Prediction System, Hepatitis Disease

I. PENDAHULUAN

Dunia kesehatan mengumpulkan sejumlah besar data kesehatan, namun beberapa data kesehatan masih tersembunyi. Kesehatan merupakan salah satu hal terpenting dalam hidup manusia, hal ini menjadi dasar bahwasanya banyak ditemukannya temuan-temuan ilmiah baik berupa obat-obatan, alat kesehatan atau penemuan baru di bidang kesehatan. Berbicara mengenai kesehatan tentunya berhubungan dengan penyakit, sejak dahulu banyak sekali penyakit yang bermunculan entah itu datangnya dari virus, bakteri, parasite, sel kanker atau yang lainnya. Pada bidang kesehatan, perkembangan ilmu kedokteran mengalami kemajuan yang sangat pesat yang ditandai dengan ditemukannya beberapa penyakit baru yang belum teridentifikasi sebelumnya. Salah satu penyakit yang berkembang saat ini yaitu penyakit pada organ hati yaitu penyakit hepatitis. Hepatitis adalah kelainan hati berupa peradangan (sel) hati. Peningkatan ini disebabkan adanya gangguan atau kerusakan membran hati. Diagnosa awal penyakit ini setelah memperhatikan gejala adalah melakukan tes fungsi hati (Munawarah et al., 2016).

Hepatitis merupakan penyakit yang menyerang organ hati manusia. Di sini hati atau liver mengalami peradangan sehingga membuat fungsi hati menjadi terganggu. Gejala umum dari hepatitis ini adalah rasa nyeri atau sakit pada perut bagian kanan, badan lemas, mual, demam dan diare. Pada beberapa kasus juga ditemukan gejala seperti flu dan sakit kuning yang ditandai kulit dan mata yang terlihat kuning. Hepatitis disebabkan oleh berbagai faktor seperti virus, keracunan obat dan paparan berbagai macam zat kimia seperti *karbon tetraklorida*, *chlorpromazine*, *chlorform*, *arsen*, *fosfor*, dan zat-zat lain yang digunakan sebagai obat dalam industri modern. Hepatitis dapat bersifat akut (cepat dan tiba-tiba) maupun kronis (perlahan dan bertahap). Jika tidak ditangani dengan baik, hepatitis dapat menimbulkan komplikasi, seperti gagal hati, sirosis, atau kanker hati (*hepatocellular carcinoma*) (Lubis et al., 2018).

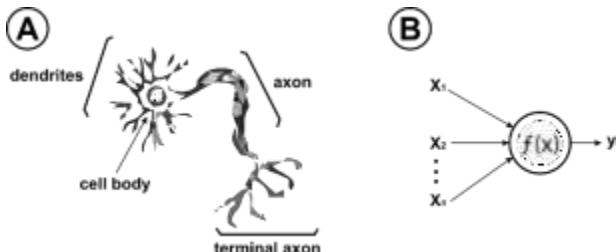
Dalam mendiagnosis ada atau tidak penyakit hepatitis dapat digunakan acuan dari hasil tes fungsi hati yang dilaksanakan di laboratorium. Tes tersebut antara lain yaitu *Alanine transaminase* (ALT), *Aspartate aminotransferase* (AST), *Alkaline phosphatase* (ALP), *Albumin ALB*, *Bilirubin* (BIL), *Gamma-glutamyl transpeptidase* (GGT). Dari hasil tes tersebut dapat dilihat hasil tes yang signifikan sebagai ciri adanya gangguan fungsi hati dengan menggunakan algoritma pohon klasifikasi karena dapat memperoleh informasi mengenai data klasifikasi pasien penyakit hepatitis. Dengan banyaknya pasien penyakit hepatitis yang ingin melakukan tes fungsi hati untuk mengetahui ada atau tidak ada penyakit hepatitis maka dari itu di butuhkanya sebuah sistem prediksi diagnosa penyakit hepatitis. Salah satu metode yang dapat digunakan untuk mendiagnosa pasien penyakit hepatitis adalah dengan menggunakan data mining. Data mining adalah serangkaian proses untuk menggali nilai tambah dari suatu kumpulan data berupa pengetahuan yang selama ini tidak diketahui secara manual. Pada penelitian ini penulis mencoba memprediksi diagnosa pasien penyakit hepatitis di Puskesmas Tambak dengan metode *Artificial Neural Network Perceptron* dengan melakukan optimalisasi perulangan (*iterations*) pada model algoritma *neural network* dengan optimal, sehingga hasil prediksi lebih akurat dan bisa digunakan untuk mendiagnosa penyakit hepatitis lebih baik (Handayani et al., 2019).

Artificial Neural Network (ANN) merupakan sebuah sistem cerdas yang digunakan untuk mengolah informasi yang merupakan perkembangan dari generalisasi model matematika. Prinsip kerja ANN terinspirasi dari prinsip kerja sistem jaringan saraf (*neural network*) manusia. Para ilmuan menciptakan algoritma matematis yang bekerja menyerupai pola kerja saraf (*neuron*) tersebut, maka digunakanlah nama ANN, atau dalam Bahasa Indonesia biasa disebut Jaringan Saraf Tiruan (JST). ANN merupakan suatu pendekatan yang berbeda dari metode AI lainnya. JST merupakan suatu model kecerdasan yang di ilhami dari struktur otak manusia dan kemudian di implementasikan menggunakan program computer yang mampu menyelesaikan sejumlah proses perhitungan selama proses pembelajaran berlangsung. ANN terdiri dari sejumlah prosesor sangat sederhana dan saling berhubungan yang disebut *neuron*. *Neuron* yang terhubung dengan pembobotan (*weight*) melewati sinyal dari *neuron* satu ke *neuron* yang lain (Kurniawansyah, 2018).

II. LANDASAN TEORI

2.1 Artificial Neural Network

Artificial Neural Network (ANN) merupakan sebuah sistem cerdas yang digunakan untuk mengolah informasi yang merupakan perkembangan dari generalisasi model matematika. Prinsip kerja ANN terinspirasi dari prinsip kerja sistem jaringan saraf (*neural network*) manusia. Para ilmuan menciptakan algoritma matematis yang bekerja menyerupai pola kerja saraf (*neuron*) tersebut, maka digunakanlah nama ANN, atau dalam Bahasa Indonesia biasa disebut Jaringan Saraf Tiruan (JST). Gambar dibawah menggambarkan kemiripan arsitektur ANN dengan dengan sistem jaringan saraf pada tubuh manusia :



Gambar 2.1 Jaringan Saraf Manusia VS ANN

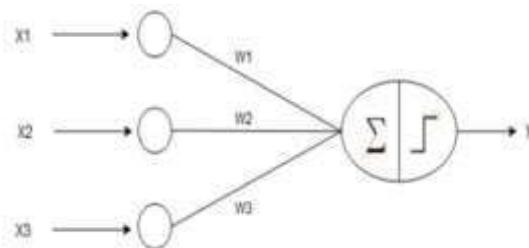
Label A pada gambar 2.1 merupakan struktur susunan sel *neuron* pada tubuh manusia. Sel *neuron* berfungsi sebagai pengantar informasi dari satu sel ke sel lainnya dengan urutan sebagai berikut :

1. Dendrit merupakan bagian yang berfungsi untuk menerima rangsangan atau informasi
 2. Badan sel bertugas menerima dan mengakumulasikan rangsangan dari dendrit, memproses informasi tersebut dan lalu meneruskannya ke akson
 3. Akson berfungsi meneruskan rangsangan yang telah diproses badan sel ke neuron lain.

Label B menggambarkan struktur ANN, dimana juga terdapat tiga bagian didalamnya yaitu *input layer* (x), *hidden layer* ($f(x)$) dan *output layer* (y). Informasi akan diterima oleh *input layer* menggunakan bobot yang ditentukan. Bobot akan dikumpulkan dan diakumulasikan oleh *hidden layer*. Kemudian hasil penjumlahan tersebut dibandingkan dengan *threshold* yang ditentukan sebagai nilai aktifasi. Informasi yang masuk memenuhi syarat akan dilanjutkan ke *output layer* (Ryandhi, 2017).

2.2 Tahapan Artificial Neural Network Perceptron

Di dalam ilmu kecerdasan buatan (*artificial intelligent*) terdapat cabang ilmu bernama ANN. Kelebihan dari ANN adalah metode ini bisa menyelesaikan semua permasalahan kasus. ANN merupakan sebuah metode penyelesaian masalah dengan cara menguraikan semua variabel dan menghubungkannya satu sama lain sehingga membentuk sebuah *neuron*. Prinsip kerjanya terinspirasi dari kerja *neuron* pada otak manusia, dimana antar *neuron* yang satu dengan yang lain saling berhubungan membentuk sebuah jaringan yang kompleks. Biasanya ANN digunakan untuk kasus mengenali sebuah pola atau *pattern* dan memprediksi *output* agar sesuai dengan nilai yang sebenarnya. ANN merupakan sebuah algoritma pemrograman, sehingga bisa diterapkan di *software* manapun sesuai dengan keahlian.



Gambar 2.2 Artificial Neural Network Perceptron

Pada intinya ada tiga bagian utama pada sebuah jaringan *neural network perceptron*. Bagian pertama merupakan *input layer*. Bagian kedua, merupakan fungsi aktivasi *threshold*. Sedangkan bagian yang ketiga merupakan *output*. Garis-garis yang menghubungkan antar neuron disebut *weight*.

a. Forward propagation

Forward propagation merupakan sebuah perhitungan maju dari input menuju *output*. Contoh :

Keterangan :

N = *Neuron*

$N = \text{Neur}$

$x = Input$

Out = *Output*

Rumus diatas merupakan rumus yang sangat simpel untuk sebuah *neural network perceptron*. Karena untuk membuat sebuah *network* yang cerdas.

b. Back propagation

Hasil dari *forward propagation* adalah sebuah *output*. Namun apakah *output* yang dihasilkan *network* sudah sesuai dengan target yang diinginkan? Maka dihitunglah *error* :

$$\text{Error} = \text{target} - \text{output} \quad \dots \dots \dots \quad (2.3)$$

jika masih ada *error*, maka perbarui bobot menggunakan formula $wbaru = wlama + n. \text{error}. x$. Jika *error* = 0, maka sistem ANN *perceptron* sudah siap untuk digunakan

III. ANALISIS DAN PERANCANGAN SISTEM

3.1 Analisis Sistem

Puskesmas Tambak setiap harinya melayani banyak orang yang memerlukan pemeriksaan kesehatannya terutama pemeriksaan penyakit hepatitis, dari pemeriksaan data tersebut banyak informasi yang bermanfaat yang bisa digunakan untuk pengambilan suatu keputusan dan untuk memperoleh pengetahuan seperti mengetahui tingkat penyakit hepatitis sehingga pihak puskesmas lebih awal mengetahui tingkat hepatitis yang nantinya akan bisa ditangani dengan cepat. Pemeriksaan yang optimal di puskesmas adalah suatu faktor penting dalam menunjang keberlangsungan kesehatan pasien yang sakit.

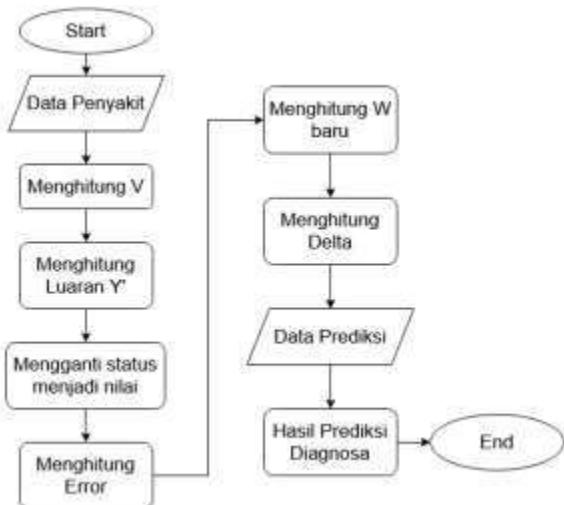
Pemeriksaan oleh pihak Puskesmas dalam memprediksi diagnosa pasien penyakit hepatitis dapat digunakan acuan dari hasil tes fungsi hati yang dilaksanakan di laboratorium. Tes tersebut antara lain yaitu *Alanine transaminase* (ALT), *Aspartate aminotransferase* (AST), *Alkaline phosphatase* (ALP), *Albumin* (ALB), *Bilirubin* (BIL), *Gamma glutamyl transpeptidase* (GGT). Dari hasil tes tersebut dapat dilihat hasil tes yang signifikan sebagai ciri adanya gangguan fungsi hati dengan menggunakan algoritma pohon klasifikasi karena dapat memperoleh informasi mengenai data klasifikasi pasien penyakit hepatitis. Dengan banyaknya pasien penyakit hepatitis yang ingin melakukan tes fungsi hati untuk mengetahui ada atau tidak ada penyakit hepatitis maka dari itu di butuhkanya sebuah sistem prediksi diagnosa pasien penyakit hepatitis dengan menerapkan metode *Artificial Neural Network Perceptron* dengan melakukan optimalisasi perulangan (*iterations*) pada model algoritma *neural network* dengan optimal, sehingga hasil prediksi lebih akurat dan bisa digunakan untuk mendiagnosa penyakit hepatitis lebih baik di Puskesmas Tambak.

3.2 Hasil Analisis

Proses prediksi dilakukan dengan menerapkan teknik data mining menggunakan metode *Artificial Neural Network Perceptron*. Teknik ini menggunakan 20 data latih dan 5 data uji pasien yang sudah di tes di laboratorium Puskesmas Tambak dan diketahui diagnosanya, penelitian dengan menggunakan variable *Alanine transaminase* (ALT), *Aspartate aminotransferase* (AST), *Alkaline phosphatase* (ALP), *Albumin* (ALB), *Bilirubin* (BIL), *Gamma glutamyl transpeptidase* (GGT). Proses prediksi yang dibangun akan menghasilkan data keluaran yang *informatif* berupa hasil perhitungan yang akan menjadikan pertimbangan untuk mendiagnosa pasien penyakit hepatitis. Dengan penggunaan metode *Artificial Neural Network Perceptron* diharapkan sistem yang akan dibuat mampu memprediksi diagnosa pasien penyakit hepatitis.

3.3 Deskripsi Sistem

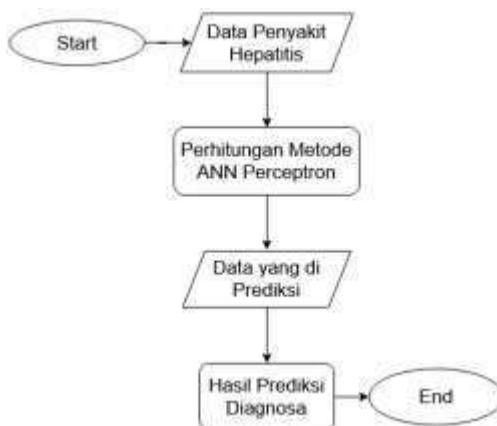
Artificial Neural Networks telah menjadi alat standar yang penting untuk data mining dan banyak digunakan untuk tugas-tugas data mining seperti *pattern classification*, *time series analysis*, *prediction* dan *clustering*. Dimana *Neural Networks Perceptron* atau *Artificial Neural Networks* merupakan salah satu kelas dalam pemodelan kuantitatif yang populer dikalangan peneliti dan praktisi telah digunakan selama 20 tahun terakhir dan telah berhasil diterapkan untuk menyelesaikan berbagai variasi masalah di hampir semua bidang bisnis, industri dan sains. Dari hasil nilai prediksi tersebut dapat mengetahui diagnosa pasien selanjutnya yang akan di periksa dan menjadi acuan bagi semua pasien yang akan di diagnosa. Berikut adalah diagram alir sistem prediksi diagnosa pasien penyakit hepatitis di Puskesmas Tambak yang dapat dilihat pada gambar 3.1 dibawah ini.



Gambar 3.1 Diagram alir sistem prediksi diagnosa pasien penyakit hepatitis di Puskesmas Tambak

3.4 Representasi Model

Metode perhitungan yang digunakan pada prediksi diagnosa pasien penyakit hepatitis di Puskesmas Tambak ini adalah menggunakan metode *Artificial Neural Network Perceptron*. ANN merupakan sebuah sistem cerdas yang digunakan untuk mengolah informasi yang merupakan perkembangan dari generalisasi model matematika yang telah menjadi alat standar yang penting untuk data mining dan banyak digunakan untuk tugas-tugas data mining. Dalam penggunaan metode *Artificial Neural Network Perceptron* memiliki beberapa tahap yang dapat dilihat pada gambar 3.2 dibawah ini.



Gambar 3.2 Diagram alir perhitungan metode *Artificial Neural Network Perceptron*

Berdasarkan gambar 3.2 perhitungan metode *Artificial Neural Network Perceptron* dimulai dari menambahkan data penyakit yang akan menghasilkan data keluaran yang *informatif* berupa hasil perhitungan yang akan menjadikan pertimbangan untuk memprediksi diagnosa pasien penyakit hepatitis. Dengan penggunaan metode *Artificial Neural Network Perceptron* diharapkan sistem yang akan dibuat mampu memprediksi penyakit dalam mendiagnosis pasien ada atau tidak ada penyakit hepatitis. Setelah nilai prediksi sudah di temukan, selanjutnya harus memasukkan nilai data prediksi yang akan di hitung. Setelah semua proses selesai bisa dilihat hasil prediksi diagnosa penyakit hepatitis. ANN merupakan sebuah algoritma pemrograman, sehingga bisa diterapkan di *software* manapun sesuai dengan keahlian. Representasi model menggunakan perhitungan jaringan dengan metode *single layer perceptron*, bagian pertama merupakan *input layer* yang terdiri dari 6 atribut, bagian kedua merupakan fungsi aktivasi *threshold* dan bagian terakhir merupakan hasil dari perhitungan atau *output*.

3.4.1 Data yang Digunakan

Data yang digunakan untuk memprediksi penyakit dengan metode *Artificial Neural Network Perceptron* adalah 20 data latih yang sudah diketahui diagnosanya. Data ini memiliki atribut antara lain: *Alanine transaminase*

(ALT), Aspartate aminotransferase (AST), Alkaline phosphatase (ALP), Albumin (ALB), Bilirubin (BIL), Gamma glutamyl transpeptidase (GGT). Data yang diberikan pada penelitian ini hanya diberikan dari tahun 2020 sampai 2021 pada Puskesmas Tambak Kabupaten Gresik. Berikut data latih penyakit hepatitis seperti pada tabel 3.1.

Tabel 3.1 Data Latih Penyakit Hepatitis

ALB	ALP	ALT	AST	BIL	GGT
38.5	52.5	7.7	22.1	7.5	12.1
38.5	70.3	18	24.7	3.9	15.6
46.9	74.7	36.2	52.6	6.1	33.2
43.2	52	30.6	22.6	18.9	33.8
39.2	74.1	32.6	24.8	9.6	29.9
41.6	43.3	18.5	19.7	12.3	91
46.3	41.3	17.5	17.8	8.5	16.9
42.2	41.9	35.8	31.1	16.1	21.5
50.9	65.5	23.2	21.2	6.9	13.7
42.4	86.3	20.3	20	35.2	15.9
40.9	58.4	20.1	26.5	2.6	12.7
46.3	71.8	23	25.2	11.1	19.1
39.6	65.9	64.3	39.5	2.8	24.1
39.1	89.4	15.4	24.1	4.1	12
39.3	59.4	18.3	15	4.8	12.5
46	58.1	21.4	29.3	6.9	32.3
46.4	64.1	29.3	27.6	13.2	28.9
44.3	71.5	15.9	16.3	7.3	19.8
47.3	61.7	17.6	19.3	9.9	13.5
41.7	68.5	20.6	16.8	11.7	19.3

5 data uji yang sudah diketahui diagnosanya. Data ini memiliki atribut antara lain: Alanine transaminase (ALT), Aspartate aminotransferase (AST), Alkaline phosphatase (ALP), Albumin (ALB), Bilirubin (BL), Gamma glutamyl transpeptidase (GGT). Data yang diberikan pada penelitian ini hanya diberikan dari tahun 2020 sampai 2021 pada Puskesmas Tambak Kabupaten Gresik. Berikut data uji penyakit hepatitis seperti pada tabel 3.2.

Tabel 3.2 Data Uji Penyakit Hepatitis

ALB	ALP	ALT	AST	BIL	GGT	Status
47.4	55.9	35.2	33.5	10.2	41.7	Negatif
40.8	42.8	39	31.7	23.5	27.8	Negatif
42.9	70.7	16.3	24.1	15.7	70.1	Positif
31.4	106	16.6	17	2.4	22.9	Positif
45.9	58.8	29.7	27.7	11.7	23.1	Negatif

3.4.2 Perhitungan Metode Artificial Neural Network Perceptron

Secara umum perhitungan algoritma metode *Artificial Neural Network Perceptron* sebagai berikut, pertama harus mengetahui nilai y atau status pada variabel, menentukan nilai bobot awal, *learning rate*, dan *threshold*, selanjutnya menghitung nilai v yang merupakan hasil kali data dengan bobot masing masing, menghitung y' dengan fungsi aktivasi, selanjutnya menghitung *error* sebagai selisih antara target nilai y dan y' , menghitung nilai bobot baru, dan menghitung *delta*, jika masih ada *error*, maka perbarui bobot menggunakan formula $w_{baru} = w_{lama} + n \cdot error \cdot x$. Ulangi langkah hingga tidak ada lagi *error*, dan mencoba perhitungan menggunakan data uji. Pada perhitungan ini menggunakan data latih yang sudah di tes di laboratorium dan diketahui diagnosanya. Berikut merupakan data diagnosa penyakit yang sudah di tes di laboratorium seperti pada tabel 3.3.

Tabel 3.3 Data Diagnosa Penyakit Hepatitis

X1	X2	X3	X4	X5	X6	Status (Y)
38.5	52.5	7.7	22.1	7.5	12.1	Negatif
38.5	70.3	18	24.7	3.9	15.6	Negatif
46.9	74.7	36.2	52.6	6.1	33.2	Positif
43.2	52	30.6	22.6	18.9	33.8	Positif
39.2	74.1	32.6	24.8	9.6	29.9	Positif
41.6	43.3	18.5	19.7	12.3	91	Negatif
46.3	41.3	17.5	17.8	8.5	16.9	Negatif
42.2	41.9	35.8	31.1	16.1	21.5	Positif
50.9	65.5	23.2	21.2	6.9	13.7	Negatif
42.4	86.3	20.3	20	35.2	15.9	Negatif
40.9	58.4	20.1	26.5	2.6	12.7	Positif
46.3	71.8	23	25.2	11.1	19.1	Negatif
39.6	65.9	64.3	39.5	2.8	24.1	Positif
39.1	89.4	15.4	24.1	4.1	12	Negatif
39.3	59.4	18.3	15	4.8	12.5	Negatif
46	58.1	21.4	29.3	6.9	32.3	Positif
46.4	64.1	29.3	27.6	13.2	28.9	Positif
44.3	71.5	15.9	16.3	7.3	19.8	Negatif
47.3	61.7	17.6	19.3	9.9	13.5	Negatif
41.7	68.5	20.6	16.8	11.7	19.3	Negatif

Status pada data diganti menjadi nilai, dimana jika hasil status diketahui negatif maka nilai y nya 1, jika hasil status diketahui positif maka nilai y nya 0, seperti pada tabel 3.4.

Tabel 3.4 Data nilai Y

X1	X2	X3	X4	X5	X6	Y
38.5	52.5	7.7	22.1	7.5	12.1	1
38.5	70.3	18	24.7	3.9	15.6	1
46.9	74.7	36.2	52.6	6.1	33.2	0
43.2	52	30.6	22.6	18.9	33.8	0
39.2	74.1	32.6	24.8	9.6	29.9	0
41.6	43.3	18.5	19.7	12.3	91	1
46.3	41.3	17.5	17.8	8.5	16.9	1
42.2	41.9	35.8	31.1	16.1	21.5	0
50.9	65.5	23.2	21.2	6.9	13.7	1
42.4	86.3	20.3	20	35.2	15.9	1
40.9	58.4	20.1	26.5	2.6	12.7	0
46.3	71.8	23	25.2	11.1	19.1	1
39.6	65.9	64.3	39.5	2.8	24.1	0
39.1	89.4	15.4	24.1	4.1	12	1
39.3	59.4	18.3	15	4.8	12.5	1
46	58.1	21.4	29.3	6.9	32.3	0
46.4	64.1	29.3	27.6	13.2	28.9	0
44.3	71.5	15.9	16.3	7.3	19.8	1
47.3	61.7	17.6	19.3	9.9	13.5	1
41.7	68.5	20.6	16.8	11.7	19.3	1

Bobot pada ANN memiliki fungsi sebagai penghubung antar layer dan mengalikan nilai yang diterima dari *input*. Bobot dapat diatur sedemikian rupa untuk memberikan *output* yang dikehendaki dari nilai *input* tertentu. Dalam menginisiasi nilai awal bobot dapat dilakukan secara random pada rentang nilai -100 sampai 100, *learning rate* 0,1 sampai 1 dan *threshold* 0 atau 1. seperti pada tabel 3.5.

Tabel 3.5 Nilai bobot awal, *learning rate* dan *threshold*

W1 Baru	-71
W2 Baru	-68
W3 Baru	25
W4 Baru	56
W5 Baru	-12
W6 Baru	89
Learning rate	0.9
Threshold	0

Menghitung nilai v yang merupakan jumlah hasil kali data dan bobotnya, Sebagai berikut;

$$X1 * W1 + X2 * W2 + X3 * W3 + X4 * W4 + X5 * W5 + X6 * W6$$

$$\begin{aligned} &= (38,5 * -71) + (52,5 * -68) + (7,7 * 25) + (22,1 * 56) + (7,5 * -12) + (12,1 * 89) = -3886,5 \\ &= (38,5 * -36,35) + (52,5 * -20,75) + (7,7 * 32,93) + (22,1 * 75,89) + (7,5 * -5,25) + (12,1 * 99,89) = 1128,832 \end{aligned}$$

Hasil seperti pada tabel 3.6.

Tabel 3.6 Nilai v Yang Sudah di Hitung

V
-3886.5
1128.832
5177.163
-5180.06
-6921.825
-288.412
-254.101
6322.852
-2454.714
5183.685
4749.268
-807.136
9499.2
-2644.73
5202.985
8803.062
872.609
-7295.098
-955.129
6246.809

Menghitung y' dengan fungsi aktivasi menentukan distribusi, dimana nilai y' dihitung dengan cara jika nilai v lebih kecil dari *threshold* maka 0 jika lebih besar maka 1, Sebagai berikut;

$$-38,35 < 0,9 = 0$$

$$1128,832 < 0,9 = 1$$

Hasil seperti pada tabel 3.7.

Tabel 3.7 Nilai Luaran Y

Luaran 'Y'
0
1
1
0
0
0
1
0
1
1
0
1
0
1
1
0
0
1

Menghitung *error* sebagai selisih antara target nilai y dan y' , sebagai berikut;

$$\text{Error} = Y - Y' = 1 - 0 = 1$$

$$\text{Error} = Y - Y' = 1 - 1 = 0$$

Seperti pada tabel 3.8.

Tabel 3.8 Nilai Error

Luaran 'Y'	Y	Error
0	1	1
1	1	0
1	0	-1
0	0	0
0	0	0
0	1	1
0	1	1
1	0	-1
0	1	1
1	1	0
1	0	-1
0	1	1
1	0	-1
0	1	1
1	0	-1
1	0	-1
0	1	1
0	1	1
1	1	0

Menghitung W baru dengan cara $W_{lama} + Learningrate * Error * Xn$, Sebagai berikut;

$$= -71 + 0,9 * 1 * 38,5 = -36,35$$

$$= -69 + 0,9 * 1 * 52,5 = -20,75$$

Hasilnya seperti pada tabel 3.9.

Tabel 3.9 Nilai Wbaru

W1 baru	W2 baru	W3 baru	W4 baru	W5 baru	W6 baru
-36.35	-20.75	31.93	75.89	-5.25	99.89
-36.35	-20.75	31.93	75.89	-5.25	99.89
-78.56	-87.98	-0.65	28.55	-10.74	70.01
-78.56	-87.98	-0.65	28.55	-10.74	70.01
-78.56	-87.98	-0.65	28.55	-10.74	70.01
-41.12	-49.01	16	46.28	0.33	151.91
0.55	-11.84	31.75	62.3	7.98	167.12
-37.43	-49.55	-0.47	34.31	-6.51	147.77
8.38	9.4	20.41	53.39	-0.3	160.1
8.38	9.4	20.41	53.39	-0.3	160.1
-28.43	-43.16	2.32	29.54	-2.64	148.67
13.24	21.46	23.02	52.22	7.35	165.86
-22.4	-37.85	-34.85	16.67	4.83	144.17
12.79	42.61	-20.99	38.36	8.52	154.97
12.79	42.61	-20.99	38.36	8.52	154.97
-28.61	-9.68	-40.25	11.99	2.31	125.9
-70.37	-67.37	-66.62	-12.85	-9.57	99.89
-30.5	-3.02	-52.31	1.82	-3	117.71
12.07	52.51	-36.47	19.19	5.91	129.86
12.07	52.51	-36.47	19.19	5.91	129.86

Menghitung *Delta* dimana $W_{baru} - W_{lama}$, Sebagai berikut;

$$= -36,35 - (-71) = 34,65$$

$$= -20,75 - (-69) = 47,25$$

Hasilnya seperti pada tabel 3.10.

Tabel 3.10 Nilai Delta

Delta W1	Delta W2	Delta W3	Delta W4	Delta W5	Delta W6
34.65	47.25	6.93	19.89	6.75	10.89
0	0	0	0	0	0
-42.21	-67.23	-32.58	-47.34	-5.49	-29.88
0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0
37.44	38.97	16.65	17.73	11.07	81.9
41.67	37.17	15.75	16.02	7.65	15.21
-37.98	-37.71	-32.22	-27.99	-14.49	-19.35
45.81	58.95	20.88	19.08	6.21	12.33
0	0	0	0	0	0
-36.81	-52.56	-18.09	-23.85	-2.34	-11.43
41.67	64.62	20.7	22.68	9.99	17.19
-35.64	-59.31	-57.87	-35.55	-2.52	-21.69
35.19	80.46	13.86	21.69	3.69	10.8
0	0	0	0	0	0
-41.4	-52.29	-19.26	-26.37	-6.21	-29.07
-41.76	-57.69	-26.37	-24.84	-11.88	-26.01
39.87	64.35	14.31	14.67	6.57	17.82
42.57	55.53	15.84	17.37	8.91	12.15
0	0	0	0	0	0

Jika masih ada *error* perhitungan diatas terus berlanjut, maka perbaharui bobot menggunakan formula $w_{baru} = w_{lama} + n \cdot error \cdot xn$, Ulangi langkah hingga tidak ada lagi *error*.

Data uji sebelumnya yang sudah diketahui diagnosanya kita uji apakah sudah cocok atau belum, sebagai berikut ;

$$X1 * W1 + X2 * W2 + X3 * W3 + X4 * W4 + X5 * W5 + X6 * W6$$

$$\begin{aligned}
 &= (47,4*48,88) + (55,9*75,19) + (35,2*-193,79) + (33,5*-195,91) + (10,2*21,48) + (41,7*105,92) = -2228,4 \\
 &= (40,8*48,88) + (42,8*75,19) + (39*-193,79) + (31,7*-195,91) + (23,5*21,48) + (27,8*105,92) = -5106,365
 \end{aligned}$$

Hasil seperti pada tabel 3.11.

Tabel 3.11 Data uji

ALB	ALP	ALT	AST	BIL	GGT	V	Hasil	Diagnosa ANN	Status
47.4	55.9	35.2	33.5	10.2	41.7	-3088.42	0	Positif	Positif
40.8	42.8	39	31.7	23.5	27.8	-5935.34	0	Positif	Positif
42.9	70.7	16.3	24.1	15.7	70.1	6577.659	1	Negatif	Negatif
31.4	106	16.6	17	2.4	22.9	6819.682	1	Negatif	Negatif
45.9	58.8	29.7	27.7	11.7	23.1	-1995.17	0	Positif	Positif

Berdasarkan tabel 3.11, data yang menggunakan perhitungan ANN *Perceptron* sudah di temukan diagnosanya, dimana perhitungan metode ANN *Perceptron* mendapatkan *output* yang sama dengan data uji yang sebelumnya sudah diketahui diagnosanya.

Data yang akan di prediksi diagnosanya sebanyak 50 data, seperti pada tabel 3.12.

Tabel 3.12 Data prediksi

ALB	ALP	ALT	AST	BIL	GGT
44	57.4	26.1	24.6	9.7	38.9
44.3	52.3	21.7	22.4	17.2	24.1
46.4	68.2	10.3	20	5.7	18.7
36.3	78.6	23.6	22	7	19.4
39	51.7	15.9	24	6.8	7
38.7	39.8	22.5	23	4.1	15.2
41.8	65	33.1	38	6.6	24
40.9	73	17.2	22.9	10	14.7
45.2	88.3	32.4	31.2	10.1	48.5
36.6	57.1	38.9	40.3	24.9	27.6
42	63.1	32.6	34.9	11.2	19.1
44.3	49.8	32.1	21.6	13.1	30.2
46.7	88.3	23.4	23.9	7.8	29.5
42.7	65.3	46.7	30.3	23.4	99.6
43.4	46.1	97.8	46.2	11.3	35.3
40.5	32.4	29.6	27.1	5.8	26.6
44.8	77.7	36.9	31	19.5	23.7
42.6	27	21.4	21.7	7.2	13.9
29	41.6	29.1	16.1	4.8	14.5
44.6	84.1	19.6	29.8	5.8	9.9
46.8	61.7	24.5	24.2	23.1	23.8
41.8	75.8	30.9	35.5	6.1	48.5
46.1	70.6	35.8	30	7.6	14.3
43.6	58.9	47.1	31.1	18.5	22.2
37.5	69.8	37.1	25	7.8	27.3
42.1	68.3	37.2	56.2	11.1	16.8
44.7	79.3	53.5	30.8	9.7	77.3
41.5	115.1	24.1	30.4	5.7	22.2
48.7	72.7	24.1	31	45.1	20
47.3	92.2	30.7	25.7	6.6	36.9
44.5	70.3	26.2	25.1	5.1	20.7
47.4	54.5	18.6	21.6	10.3	28.1
51	82.7	29.3	26.8	8.7	25
27.8	99	30.7	27.8	9.4	40.5
46.1	58.5	26.8	25.3	6	10.5
45.5	57.6	22.5	19.5	7.5	62.5
41.7	77.2	103.6	46.9	10.4	20.9
45.9	58.8	29.7	27.7	11.7	23.1
48.7	65	11.5	18	7.4	14.2

53	66.4	40.8	23.2	7.5	36.1
47.8	89	48.5	38.4	8.6	21.9
42.6	65.3	35.8	27.1	15.7	34.7
42.4	47.3	23	25.5	6.1	17.5
48.9	82.8	16.9	24.4	8.9	14.8
31.4	106	16.6	17	2.4	22.9
42.9	70.7	16.3	24.1	15.7	70.1
44	57.4	26.1	24.6	9.7	38.9
41.5	64.6	23.7	29.9	9.3	10.4
47.9	68.8	40.3	46.9	6	22.7
44.8	94.3	32.2	36.7	6.3	23.8

Hasil data prediksi di ketahui dari perhitungan sebelumnya, dimana jika hasil status di ketahui 0 maka pasien tersebut positif penyakit hepatitis jika 1 maka negatif, seperti pada tabel 3.13.

Tabel 3.13 Hasil Prediksi Diagnosa

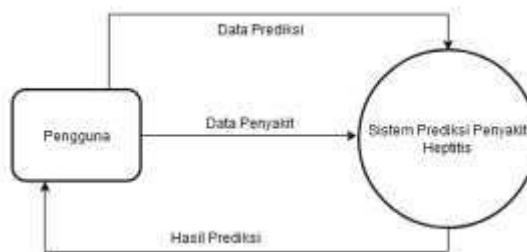
ALB	ALP	ALT	AST	BIL	GGT	V	Hasil	Status
44	57.4	26.1	24.6	9.7	38.9	465.517	1	Negatif
44.3	52.3	21.7	22.4	17.2	24.1	283.384	1	Negatif
46.4	68.2	10.3	20	5.7	18.7	4101.277	1	Negatif
36.3	78.6	23.6	22	7	19.4	1610.876	1	Negatif
39	51.7	15.9	24	6.8	7	-845.904	0	Positif
38.7	39.8	22.5	23	4.1	15.2	-2542.38	0	Positif
41.8	65	33.1	38	6.6	24	-4556.89	0	Positif
40.9	73	17.2	22.9	10	14.7	2046.275	1	Negatif
45.2	88.3	32.4	31.2	10.1	48.5	1668.199	1	Negatif
36.6	57.1	38.9	40.3	24.9	27.6	-6558.95	0	Positif
42	63.1	32.6	34.9	11.2	19.1	-4261.35	0	Positif
44.3	49.8	32.1	21.6	13.1	30.2	-1489.98	0	Positif
46.7	88.3	23.4	23.9	7.8	29.5	3535.062	1	Positif
42.7	65.3	46.7	30.3	23.4	99.6	1112.153	1	Positif
43.4	46.1	97.8	46.2	11.3	35.3	-20290.6	0	Negatif
40.5	32.4	29.6	27.1	5.8	26.6	-4551.44	0	Negatif
44.8	77.7	36.9	31	19.5	23.7	-2135.69	0	Negatif
42.6	27	21.4	21.7	7.2	13.9	-3165.31	0	Negatif
29	41.6	29.1	16.1	4.8	14.5	-2682.04	0	Negatif
44.6	84.1	19.6	29.8	5.8	9.9	822.399	1	Positif
46.8	61.7	24.5	24.2	23.1	23.8	472.312	1	Positif
41.8	75.8	30.9	35.5	6.1	48.5	-455.262	0	Positif
46.1	70.6	35.8	30	7.6	14.3	-3386.19	0	Negatif
43.6	58.9	47.1	31.1	18.5	22.2	-6304.61	0	Negatif
37.5	69.8	37.1	25	7.8	27.3	-1939.04	0	Negatif
42.1	68.3	37.2	56.2	11.1	16.8	-9542.72	0	Negatif
44.7	79.3	53.5	30.8	9.7	77.3	-1065.02	0	Positif
41.5	115.1	24.1	30.4	5.7	22.2	3734.622	1	Positif
48.7	72.7	24.1	31	45.1	20	413.352	1	Positif
47.3	92.2	30.7	25.7	6.6	36.9	2658.836	1	Positif
44.5	70.3	26.2	25.1	5.1	20.7	19.138	1	Negatif
47.4	54.5	18.6	21.6	10.3	28.1	1631.295	1	Positif
51	82.7	29.3	26.8	8.7	25	982.772	1	Positif
27.8	99	30.7	27.8	9.4	40.5	2342.575	1	Positif
46.1	58.5	26.8	25.3	6	10.5	-2076.39	0	Negatif
45.5	57.6	22.5	19.5	7.5	62.5	4325.746	1	Positif
41.7	77.2	103.6	46.9	10.4	20.9	-19836.1	0	Negatif

45.9	58.8	29.7	27.7	11.7	23.1	-1995.17	0	Negatif
48.7	65	11.5	18	7.4	14.2	3745.413	1	Positif
53	66.4	40.8	23.2	7.5	36.1	-1197.94	0	Negatif
47.8	89	48.5	38.4	8.6	21.9	-5253.87	0	Negatif
42.6	65.3	35.8	27.1	15.7	34.7	-1555.31	0	Negatif
42.4	47.3	23	25.5	6.1	17.5	-2041.87	0	Negatif
48.9	82.8	16.9	24.4	8.9	14.8	3102.137	1	Positif
31.4	106	16.6	17	2.4	22.9	6819.682	1	Positif
42.9	70.7	16.3	24.1	15.7	70.1	6577.659	1	Positif
44	57.4	26.1	24.6	9.7	38.9	465.517	1	Positif
41.5	64.6	23.7	29.9	9.3	10.4	-1993.84	0	Negatif
47.9	68.8	40.3	46.9	6	22.7	-7440.21	0	Negatif
44.8	94.3	32.2	36.7	6.3	23.8	-1064.57	0	Negatif

3.5 Perancangan Sistem

3.5.1 Diagram Konteks

Diagram konteks adalah diagram yang terdiri dari suatu proses dan menggambarkan ruang lingkup suatu sistem. Diagram konteks merupakan level tertinggi dari DFD yang menggambarkan seluruh *input* ke sistem *output* dari sistem. Adapun diagram konteks dari sistem yang akan dibuat adalah seperti gambar 3.4 sebagai berikut.

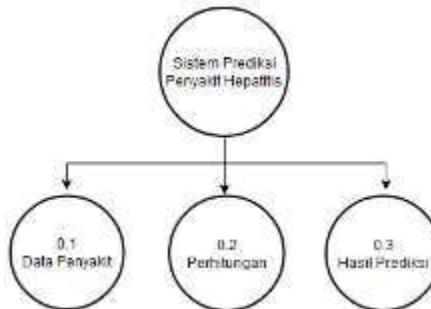


Gambar 3.4 Diagram konteks sistem prediksi diagnosa pasien penyakit hepatitis di Puskemas Tambak.

Dari gambar 3.4 tersebut menggambarkan bahwa melibatkan satu pihak. Pengguna memasukan *input* data penyakit dan data prediksi yang digunakan sebagai data yang akan diproses. Setelah didapatkan maka hasil perhitungan dari *output* dari sistem berupa hasil prediksi diagnosa pasien penyakit hepatitis di Puskesmas Tambak.

3.5.2 Diagram Berjenjang

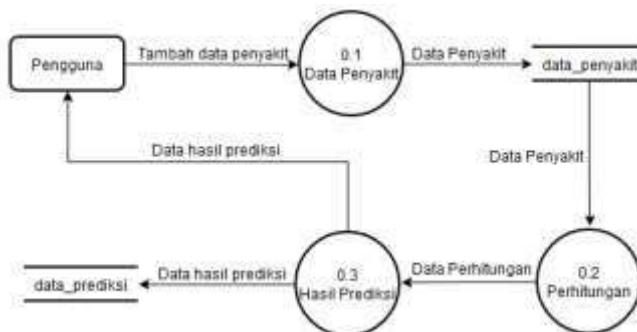
Pembuatan sistem prediksi penyakit hepatitis di Puskesmas Tambak ini memiliki diagram berjenjang, yang merupakan penggambaran proses awal sampai pada level-level selanjutnya. Sistem prediksi penyakit hepatitis di Puskesmas Tambak ini memiliki satu level seperti pada gambar 3.5.



Gambar 3.5 Diagram berjenjang sistem prediksi diagnosa pasien penyakit hepatitis di Puskesmas Tambak Pada

3.5.3 DFD Level 0

Berikut adalah DFD level 0 dari sistem penyakit hepatitis di Puskesmas Tambak dapat dilihat sebagai berikut :

**Gambar 3.6** DFD level 0 sistem prediksi diagnosa pasien penyakit hepatitis di Puskesmas Tambak

Gambar 3.6. Menjelaskan bahwa DFD level 0 yang ditunjukan pada gambar di atas menjelaskan beberapa proses yang terjadi pada sistem prediksi diagnosa pasien penyakit hepatitis, yakni hasil bongkaran dari diagram konteks awal untuk mendapatkan perilaku sistem yang lebih detail. Beberapa proses yang ada pada DFD level 0 yaitu Data penyakit, Perhitungan dan Hasil Prediksi.

IV. IMPLEMENTASI DAN PENGUJIAN SISTEM

4.1 Analisis Sistem

Implementasi sistem adalah sebuah tahapan untuk menyelesaikan perancangan sistem yang sudah dibuat. Pada bab ini menjelaskan mengenai implementasi dan pengujian dari sistem prediksi diagnosa pasien penyakit hepatitis di Puskesmas Tambak dengan metode *Artificial Neural Network (ANN) Single Layer Perceptron*. Sehingga, diharapkan dengan adanya implementasi ini dapat dipahami jalannya suatu sistem dan mengetahui prediksi diagnosa pasien penyakit hepatitis.

4.1.1 Halaman Login

Halaman *login* adalah tampilan awal yang muncul pada saat program dijalankan. Halaman ini bertujuan untuk pengguna yang akan menggunakan suatu sistem dengan cara memasukan *username* dan *password*.

Setelah pengguna memasukan dan sesuai dengan data di dalam *database* maka akan diarahkan ke halaman *dashboard*. Berikut ini adalah tampilan dari halaman login seperti pada gambar 4.1.

**Gambar 4.1** Tampilan Halaman *Login*

4.1.2 Halaman Dashboard

Halaman *dashboard* adalah dimana pengguna telah berhasil melakukan *login* maka akan secara langsung akan diarahkan ke halaman *dashboard*. Berikut ini adalah tampilan dari halaman *dashboard* seperti pada gambar 4.2.



Gambar 4.2 Tampilan Halaman Dashboard

4.1.3 Halaman Data Penyakit

Halaman data penyakit merupakan halaman yang dimana pengguna mengelola data penyakit. Berikut adalah tampilan dari halaman data penyakit seperti pada gambar 4.3.

No	Kategori	Umur	Jenis Kelamin	Nilai								Rgt	Status	Aksi
				Alb	Alp	Alt	Asl	Asl	Bil	Ggt	Gl			
1	Severe hepatitis	32	L	68,5	52,0	7,7	23,0	7,5	12,0	Normal	Yellow	Red	Normal	Normal
2	Severe hepatitis	32	L	68,5	70,0	43,0	24,0	1,0	25,0	Normal	Yellow	Red	Normal	Normal
3	Severe hepatitis	32	L	40,0	76,7	36,2	23,0	1,0	32,0	Positive	Yellow	Red	Normal	Normal
4	Severe hepatitis	32	L	43,2	52,0	36,0	23,0	1,0	33,0	Positive	Yellow	Red	Normal	Normal
5	Severe hepatitis	32	L	58,2	74,1	37,8	24,0	1,0	26,0	Positive	Yellow	Red	Normal	Normal
6	Severe hepatitis	32	L	41,0	65,0	43,0	19,0	10,0	31,0	Normal	Yellow	Red	Normal	Normal
7	Severe hepatitis	32	L	46,0	81,0	17,0	27,0	8,0	16,0	Normal	Yellow	Red	Normal	Normal
8	Severe hepatitis	32	L	49,2	41,0	49,0	33,0	10,0	21,0	Positive	Yellow	Red	Normal	Normal

Gambar 4.3 Tampilan Halaman Data Penyakit

4.1.4 Halaman Perhitungan

Halaman perhitungan adalah halaman yang memiliki 10 perhitungan literasi dari metode ANN *perceptron*, dimana pengguna akan melihat perhitungan literasi yang sudah diketahui. Berikut adalah tampilan dari halaman perhitungan seperti pada gambar 4.4.

ID	S1	S2	S3	S4	S5	S6	S7	V	Umur ?	S	Status
38.1	32.5	-1.7	22.1	7.5	12.1	-3000.5	0	1	1	0	
39.1	33.3	-18.0	24.7	3.9	20.9	-1120.031	1	-3	0	0	
40.1	34.7	-16.2	32.9	-6.1	18.2	-1177.181	1	7	-2	0	
41.1	32.1	-20.6	22.6	16.9	18.8	-1000.00	0	0	0	0	
42.1	34.2	-21.6	24.6	9.9	29.9	-4011.829	0	0	0	0	
43.1	43.2	-16.3	16.7	12.3	91.0	-300-422	0	1	1	0	
44.1	43.1	-17.5	17.0	9.5	96.9	-354.331	0	1	1	0	
45.1	43.0	-20.2	31.1	16.1	21.0	-3323.853	1	0	-2	0	
46.1	35.2	-21.2	21.2	-0.8	23.7	-3404.718	0	-1	1	0	
47.1	36.3	-20.3	30.0	35.3	25.9	-3333.003	1	-3	0	0	
48.1	35.4	-20.1	28.3	1.8	22.7	-4700.269	1	8	-3	0	
49.1	32.6	-21.0	25.2	11.1	20.1	-8011.130	0	0	0	0	
50.1	33.9	-24.2	26.8	13.8	24.1	-3300.01	1	0	0	0	

Gambar 4.4 Tampilan Halaman Perhitungan

4.1.5 Halaman Hasil Prediksi

Halaman hasil prediksi merupakan halaman yang dimana pengguna setelah memasukkan nilai data penyakit maka secara langsung sistem akan menghitung data tersebut dengan metode ANN *perceptron* dan menampilkan hasil diagnosanya yang berisi antara negatif dan positif. Berikut adalah tampilan dari halaman hasil prediksi seperti pada gambar 4.5.

Nama	Umur	Jenis Kelamin	ALB	ALP	ALT	AST	BIL	GGT	V	Hasil	Diagnosa
Riski	22	Laki-Laki	46	58.8	22.4	64	11.7	32.2	-3135.994	0	Positif

Hasil Diagnosa Penyakit Hepatitis Dari Pasien Bernama Riski adalah **Positif**.

Gambar 4.5 Tampilan Halaman Hasil Prediksi

4.2 Analisa Hasil Pengujian Sistem

Dalam analisa hasil pengujian sistem prediksi diagnosa penyakit hepatitis dengan metode *Artificial Neural Network* (ANN) *single layer perceptron* di Puskesmas Tambak. Peneliti menggunakan data pasien penyakit hepatitis yang sudah diketahui diagnosanya dari tahun 2020-2021. Pada pengujian ini variable data penyakit yang digunakan ada 6, yaitu alb, alp, alt, ast, bil, ggt, dimana data penyakit tersebut akan dihitung dengan menggunakan metode ANN *single layer perceptron*. Pada pengujian ini dilakukan dengan beberapa tahap yaitu sebagai berikut :

1. Data yang digunakan dalam penelitian ini menggunakan 20 data pasien yang sudah diketahui diagnosanya yang memiliki 6 variable yaitu, alb, alp, alt, ast, bil, ggt.
2. Dari 6 data variable tersebut dihitung dicari nilai akhir yang informatif sebagai acuan untuk perhitungan prediksi diagnosa pasien penyakit hepatitis menggunakan metode ANN *perceptron*.
3. Hasil dari semua perhitungan metode ANN tersebut diketahui sebagai berikut :

Tabel 4.1 Hasil prediksi diagnosa

ALB	ALP	ALT	AST	BIL	GGT	V	Hasil	Status
44	57.4	26.1	24.6	9.7	38.9	465.517	1	Negatif
44.3	52.3	21.7	22.4	17.2	24.1	283.384	1	Negatif
46.4	68.2	10.3	20	5.7	18.7	4101.277	1	Negatif
36.3	78.6	23.6	22	7	19.4	1610.876	1	Negatif
39	51.7	15.9	24	6.8	7	-845.904	0	Positif
38.7	39.8	22.5	23	4.1	15.2	-2542.38	0	Positif
41.8	65	33.1	38	6.6	24	-4556.89	0	Positif
40.9	73	17.2	22.9	10	14.7	2046.275	1	Negatif
45.2	88.3	32.4	31.2	10.1	48.5	1668.199	1	Negatif
36.6	57.1	38.9	40.3	24.9	27.6	-6558.95	0	Positif
42	63.1	32.6	34.9	11.2	19.1	-4261.35	0	Positif
44.3	49.8	32.1	21.6	13.1	30.2	-1489.98	0	Positif
46.7	88.3	23.4	23.9	7.8	29.5	3535.062	1	Positif
42.7	65.3	46.7	30.3	23.4	99.6	1112.153	1	Positif
43.4	46.1	97.8	46.2	11.3	35.3	-20290.6	0	Negatif
40.5	32.4	29.6	27.1	5.8	26.6	-4551.44	0	Negatif
44.8	77.7	36.9	31	19.5	23.7	-2135.69	0	Negatif
42.6	27	21.4	21.7	7.2	13.9	-3165.31	0	Negatif
29	41.6	29.1	16.1	4.8	14.5	-2682.04	0	Negatif
44.6	84.1	19.6	29.8	5.8	9.9	822.399	1	Positif
46.8	61.7	24.5	24.2	23.1	23.8	472.312	1	Positif
41.8	75.8	30.9	35.5	6.1	48.5	-455.262	0	Positif
46.1	70.6	35.8	30	7.6	14.3	-3386.19	0	Negatif
43.6	58.9	47.1	31.1	18.5	22.2	-6304.61	0	Negatif
37.5	69.8	37.1	25	7.8	27.3	-1939.04	0	Negatif
42.1	68.3	37.2	56.2	11.1	16.8	-9542.72	0	Negatif
44.7	79.3	53.5	30.8	9.7	77.3	-1065.02	0	Positif
41.5	115.1	24.1	30.4	5.7	22.2	3734.622	1	Positif
48.7	72.7	24.1	31	45.1	20	413.352	1	Positif
47.3	92.2	30.7	25.7	6.6	36.9	2658.836	1	Positif
44.5	70.3	26.2	25.1	5.1	20.7	19.138	1	Negatif
47.4	54.5	18.6	21.6	10.3	28.1	1631.295	1	Positif
51	82.7	29.3	26.8	8.7	25	982.772	1	Positif
27.8	99	30.7	27.8	9.4	40.5	2342.575	1	Positif
46.1	58.5	26.8	25.3	6	10.5	-2076.39	0	Negatif
45.5	57.6	22.5	19.5	7.5	62.5	4325.746	1	Positif
41.7	77.2	103.6	46.9	10.4	20.9	-19836.1	0	Negatif
45.9	58.8	29.7	27.7	11.7	23.1	-1995.17	0	Negatif
48.7	65	11.5	18	7.4	14.2	3745.413	1	Positif

53	66.4	40.8	23.2	7.5	36.1	-1197.94	0	Negatif
47.8	89	48.5	38.4	8.6	21.9	-5253.87	0	Negatif
42.6	65.3	35.8	27.1	15.7	34.7	-1555.31	0	Negatif
42.4	47.3	23	25.5	6.1	17.5	-2041.87	0	Negatif
48.9	82.8	16.9	24.4	8.9	14.8	3102.137	1	Positif
31.4	106	16.6	17	2.4	22.9	6819.682	1	Positif
42.9	70.7	16.3	24.1	15.7	70.1	6577.659	1	Positif
44	57.4	26.1	24.6	9.7	38.9	465.517	1	Positif
41.5	64.6	23.7	29.9	9.3	10.4	-1993.84	0	Negatif
47.9	68.8	40.3	46.9	6	22.7	-7440.21	0	Negatif
44.8	94.3	32.2	36.7	6.3	23.8	-1064.57	0	Negatif

V. PENUTUP

5.1 Kesimpulan

Berdasarkan hasil dan pembahasan yang telah dilakukan pada penelitian skripsi ini adalah sistem prediksi diagnosa pasien penyakit hepatitis dengan metode ANN *single layer perceptron* ini telah berhasil dibangun dan dapat digunakan untuk memprediksi diagnosa pasien yang akan di periksa, sehingga menjadi rekomendasi bagi pihak Puskesmas untuk memeriksa pasien yang akan di prediksi diagnosanya.

5.2 Saran

Adapun saran yang dapat diberikan kepada penelitian berikutnya :

1. Sistem yang dibuat masih dapat dikembangkan lagi dengan cara menyimpan data secara *online* atau bisa disebut *web hosting*.
2. Dapat diberikan sebuah proses cetak file atau bisa disebut *print*.
3. Penelitian lanjutan dapat dilakukan dengan menambah variabel yang dinilai cukup signifikan pengaruhnya bagi nilai prediksi diagnosa penyakit hepatitis.
4. Sistem dapat dikembangkan lagi menjadi yang lebih baik dan mudah untuk digunakan dan mendapatkan hasil yang terbaik.
5. Sistem ini masih bisa diterapkan menggunakan metode lain yang hasilnya lebih tepat dan akurat.
6. Dalam penelitian selanjutnya, sebaiknya dilakukan perbandingan terhadap bermacam-macam struktur model ANN sebelum melakukan pemodelan dan optimasi dengan metode ANN *single layer perceptron*.

DAFTAR PUSTAKA

Ali, I., & Sularto, L. (2019). Optimasi Parameter Artificial Neural Network Menggunakan Algoritma Genetika Untuk Prediksi Kelulusan Mahasiswa. *Information Communication & Technology*, 1–59.

Cahyadi, T. A., Amri, N. A., Pitayandanu, M. A., & Jayadianti, H. (2020). Metode Komparasi Artificial Neural Network Pada Prediksi Curah Hujan - Literature Review. *Jurnal Tekno Insentif*, 1– 53.

Handayani, P., Nurlelah, E., Raharjo, M., & Ramdani, P. M. (2019). Prediksi Penyakit Liver Dengan Menggunakan Metode Decision Tree Dan Neural Network. *Cess (Journal O F Computer Engineering System a Nd Science)*.

<https://envisicom.wordpress.com/2017/08/05/artificial-neural-network-ann/>. Di akses pada 28 Oktober 2021

<https://hellosehat.com/kebugaran/cedera-olahraga/alkaline-phosphatase/>. Di akses pada 28 Oktober 2021

<https://medisweb.com/lab/gamma-gt/>. Di akses pada tanggal 28 Oktober 2021

<https://Ms.N-Life.Org/6602-Aspartate-Aminotransferase-Increased-What-It-Means-Ca.Html>. Di Akses Pada Tanggal 28 Oktober 2021

<https://Velisia.Weekly.Com/Blog/November-24th-2012>. Di Akses Pada Tanggal 28 Oktober 2021 <Https://Www.Alodokter.Com/Hepatitis>. Di Akses Pada Tanggal 28 Oktober 2021

<Https://Www.Alodokter.Com/Mengenal-Bilirubin-Dan-Penyebab-Jumlah-Bilirubin-Meningkat>. Di Akses Pada Tanggal 28 Oktober 2021

<Https://Www.Onolini.Com/Fungsi-Albumin/>. Di Akses Pada Tanggal 28 Oktober 2021

Kurniawansyah, A. S. (2018). Implementasi metode Artificial Neural Network dalam Memprediksi Hasil Ujian Kompetensi Kebidanan. *Jurnal Pseudocode*, 1–43.

Lubis, D. A., Hasibuan, N. A., & Ulfa, K. (2018). Sistem Pakar Mendiagnosa Penyakit Hepatitis Menggunakan Metode Variable Centered Intelligent Rule System (Vcirs). *Komik (Konferensi Nasional Teknologi Informasi Dan Komputer)*.

Munawarah, R., Soesanto, O., & Faisal, M. reza. (2016). Penerapan Metode Support Vector Machine pada Diagnosa Hepatitis. *Kumpulan Jurnal Ilmu Komputer*.

Rohmawan, E. P. (2018). Prediksi Kelulusan Mahasiswa Tepat Waktu Menggunakan Metode Desicion Tree Dan Artificial Neural Network. *Journal Matrik*, 1–30.

Ryandhi, R. (2017). *Penerapan Metode Artificial Neural Network (Ann) Untuk Peramalan Inflasi Di Indonesia*.