LAPORAN FINAL PROJECT UAS KECERDASAN BUATAN

"Implementasi Jaringan Syaraf Tiruan Perceptron pada Aplikasi Gerbang Logika OR"



Dosen Pengampu:

Yisti Vita Via, S.ST. M.Kom. NIP: 19860425 2021212 001

Oleh:

Mohammad Faris Al Fatih (22081010277)

PROGRAM STUDI INFORMATIKA
FAKULTAS ILMU KOMPUTER
UNIVERSITAS PEMBANGUNAN NASIONAL "VETERAN"
JAWA TIMUR
2023



MATA KULIAH KECERDASAN BUATAN PROGRAM STUDI INFORMATIKA FAKULTAS ILMU KOMPUTER UNIVERSITAS PEMBANGUNAN NASIONAL "VETERAN" JAWA TIMUR

KATA PENGANTAR

Puji syukur kehadirat Allah SWT yang telah memberikan rahmat dan hidayah-Nya sehingga saya dapat menyelesaikan laporan dengan judul "Implementasi Jaringan Syaraf Tiruan Perceptron pada Aplikasi Gerbang Logika OR". Laporan ini disusun sebagai salah satu tugas individu dalam mata kuliah Kecerdasan Buatan di UPN Veteran Jawa Timur.

Laporan ini menjelaskan secara rinci tentang implementasi algoritma Perceptron, salah satu jenis jaringan syaraf tiruan sederhana, untuk memodelkan gerbang logika OR. Dalam penyusunan laporan ini, saya menggunakan teknologi web berupa HTML, CSS, dan JavaScript untuk mengembangkan aplikasi yang mampu melakukan pelatihan dan visualisasi hasil dari proses pembelajaran Perceptron.

Saya menyadari bahwa laporan ini masih jauh dari sempurna. Oleh karena itu, saya sangat mengharapkan saran dan kritik yang membangun dari berbagai pihak untuk perbaikan dan penyempurnaan di masa yang akan datang.

Saya mengucapkan terima kasih kepada Ibu Yisti Vita Via, S.ST., M.Kom. selaku dosen pengampu mata kuliah Kecerdasan Buatan yang telah memberikan bimbingan dan dukungan selama proses pembelajaran. Tidak lupa, saya juga berterima kasih kepada temanteman yang telah memberikan motivasi dan dukungan.

Semoga laporan ini dapat bermanfaat bagi para pembaca dan memberikan kontribusi positif dalam pengembangan ilmu pengetahuan, khususnya di bidang kecerdasan buatan.

Surabaya, Juni 2024

Mohammad Faris Al Fatih

NPM 22081010277

i



DAFTAR ISI

KATA I	PENGANTAR	i
DAFTA	R ISI	ii
BAB I		1
PENDAHULUAN		1
1.1	Latar Belakang	1
1.2	Rumusan Masalah	1
1.3	Tujuan	1
1.4	Manfaat	1
BAB II.		2
METODOLOGI		2
2.1	Deskripsi Aplikasi	2
2.2	Teknologi yang Digunakan	2
2.3	Algoritma Perceptron	2
2.4	Input dan Output	3
2.5	Implementasi Kode	3
2.6	Validasi dan Pengujian	3
BAB III		4
HASIL DAN PEMBAHASAN		4
3.1	Pembahasan Kode	4
3.2	Output dari Kode	6
3.3	Analisis Hasil	7
BAB IV		9
PENUTUP		9
4.1	Kesimpulan	9
DAFTA	R PUSTAKA	10
Ι ΔΜΡΙΡ ΔΝ		11



MATA KULIAH KECERDASAN BUATAN PROGRAM STUDI INFORMATIKA FAKULTAS ILMU KOMPUTER UNIVERSITAS PEMBANGUNAN NASIONAL "VETERAN" JAWA TIMUR

BAB I PENDAHULUAN

1.1 Latar Belakang

Jaringan syaraf tiruan merupakan salah satu metode dalam kecerdasan buatan yang meniru cara kerja otak manusia dalam memproses informasi. Salah satu jenis jaringan syaraf tiruan yang paling sederhana adalah Perceptron, yang digunakan untuk tugas klasifikasi biner. Implementasi Perceptron dapat membantu dalam memahami dasar-dasar jaringan syaraf tiruan dan aplikasinya dalam pemecahan masalah sederhana, seperti gerbang logika OR.

1.2 Rumusan Masalah

Bagaimana cara mengimplementasikan algoritma Perceptron untuk memodelkan gerbang logika OR dalam sebuah aplikasi web?

1.3 Tujuan

Tujuan dari laporan ini adalah untuk mengimplementasikan algoritma Perceptron pada aplikasi gerbang logika OR dan memvisualisasikan proses pelatihan serta hasilnya.

1.4 Manfaat

- 1.4.1 Memahami konsep dasar algoritma Perceptron dan cara kerjanya.
- 1.4.2 Mengetahui cara mengembangkan aplikasi berbasis web untuk memodelkan jaringan syaraf tiruan sederhana.
- 1.4.3 Menyediakan alat bantu pembelajaran bagi mahasiswa dan peneliti dalam memahami proses pelatihan jaringan syaraf tiruan..



BAB II METODOLOGI

2.1 Deskripsi Aplikasi

Aplikasi yang dikembangkan adalah sebuah alat bantu pembelajaran yang memvisualisasikan proses pelatihan jaringan syaraf tiruan Perceptron untuk memodelkan gerbang logika OR. Aplikasi ini memungkinkan pengguna untuk memasukkan nilai awal bobot dan bias, serta parameter pelatihan lainnya, dan kemudian melihat bagaimana nilai-nilai tersebut diperbarui selama pelatihan.

2.2 Teknologi yang Digunakan

Pengembangan aplikasi ini menggunakan teknologi web berikut:

- HTML: Untuk struktur halaman web.
- CSS: Untuk gaya dan tata letak halaman web.
- JavaScript: Untuk logika aplikasi, termasuk algoritma Perceptron dan manipulasi DOM.
- Bootstrap: Untuk desain responsif dan tata letak yang mudah.

2.3 Algoritma Perceptron

Algoritma Perceptron adalah algoritma pembelajaran mesin yang digunakan untuk tugas klasifikasi biner. Berikut adalah langkah-langkah utama dari algoritma ini:

- Inisialisasi: Tetapkan bobot awal w dan bias b dengan nilai acak atau nol.
- Forward Propagation: Hitung keluaran jaringan menggunakan fungsi aktivasi:

$$y_{ ext{in}} = \sum_{i=1}^n w_i x_i + b_i$$

$$y = egin{cases} 1 & ext{jika } y_{ ext{in}} > 0 \ 0 & ext{jika } y_{ ext{in}} \leq 0 \end{cases}$$

• Pembaharuan Bobot: Perbarui bobot dan bias berdasarkan kesalahan e antara target t dan output y:

$$w_i \leftarrow w_i + \alpha e x_i$$



$$b \leftarrow b + \alpha e$$

• Ulangi: Ulangi langkah 2 dan 3 untuk setiap data pelatihan hingga error mencapai nol atau jumlah epoch maksimum tercapai.

2.4 Input dan Output

- Input: Data masukan berupa pasangan nilai (x1, x2) untuk gerbang logika OR dan targetnya. Selain itu, nilai awal bobot (w1, w2), bias (wb), nilai ambang aktivasi, dan laju pembelajaran (learning rate) juga dimasukkan oleh pengguna.
- Output: Hasil pelatihan yang berupa tabel yang menunjukkan perubahan bobot dan bias pada setiap epoch hingga algoritma konvergen atau mencapai jumlah epoch maksimum.

2.5 Implementasi Kode

Kode implementasi aplikasi ini ditulis dalam bahasa JavaScript dan HTML. Berikut adalah langkah-langkah utama implementasinya:

- Form Input: Pengguna mengisi form dengan nilai awal bobot, bias, nilai ambang, dan laju pembelajaran.
- Proses Pelatihan: Fungsi JavaScript mengambil nilai input, menjalankan algoritma Perceptron, dan memperbarui bobot dan bias hingga konvergen.
- Tabel Hasil: Hasil pelatihan ditampilkan dalam tabel yang menunjukkan perubahan bobot dan bias setiap epoch.

2.6 Validasi dan Pengujian

Aplikasi ini diuji dengan data gerbang logika OR yang terdiri dari empat kombinasi input (0,0), (0,1), (1,0), dan (1,1) dengan target output masing-masing 0, 1, 1, dan 1. Pengujian dilakukan untuk memastikan bahwa Perceptron mampu belajar dan mencapai hasil yang diharapkan.



BAB III HASIL DAN PEMBAHASAN

3.1 Pembahasan Kode

3.1.1 Struktur HTML

Kode HTML yang digunakan untuk membangun antarmuka aplikasi terdiri dari beberapa elemen utama:

- Form Input: Formulir untuk memasukkan nilai awal bobot (W1, W2), bias (Wb), nilai ambang aktivasi, dan learning rate.
- Tabel Hasil: Tabel yang akan menampilkan hasil pelatihan, termasuk nilai input, target, bobot lama, bobot baru, dan keluaran setiap epoch.

3.1.2 Fungsi JavaScript

Beberapa fungsi JavaScript utama yang digunakan dalam aplikasi ini adalah:

• **thresholdBinary**: Fungsi aktivasi yang mengembalikan output biner (0 atau 1) berdasarkan nilai ambang.

```
function thresholdBinary(x) {
    return x > 0 ? 1 : 0;
}
```

• **forwardPropagation**: Fungsi yang menghitung keluaran jaringan berdasarkan input, bobot, dan bias.

```
function forwardPropagation(input, weight, bias) {
  let net = bias;
  for (let i = 0; i < input.length; ++i) {
    net += input[i] * weight[i];
  }
  return net;
}</pre>
```

• **trainPerceptron**: Fungsi utama yang melatih jaringan Perceptron menggunakan data input, target, bobot awal, bias, dan parameter pelatihan lainnya.

```
function trainPerceptron(
  input,
  weight,
  target,
  maxEpochs,
  learning_rate,
  bias,
) {
  let tableBody = document.getElementById('tableBody');
  let html = '';

// Inisialisasi bobot dan bias
  let initialWeight = [...weight];
  let initialBias = bias;
```



```
let initialWeight = [...weight];
let initialBias = bias;
     let initialBias = bias;

// Iterasi untuk pelatihan
let epoch = 0;
while (epoch < maxEpochs) {
    let total_error = 0.0;
    html+= `<tr>colspan="17"><strong>Epoch ${
        epoch + 1
    }</strong><ftd>}let iotal_error = 0.0;
    html+= `epoch + 1
}let epoch + 1
}jiotal_error = 0.0;
    let allMatched = true; // Untuk mengecek apakah semua Y sama dengan target
    for (let i = 0; i < input.length; ++i) {
        let output, net;
        net = forwardPropagation(input[i], weight, bias);
        let activated_output = thresholdBinary(net);
        let error = target[i] - activated_output;</td>
                       // Pembaruan bobot dan bias
for (let j = 0; j < input[i].length; ++j) {
    weight[j] += learning_rate * error * input[i][j];</pre>
                       bias += learning_rate * error;
                     html += `${net.toFixed(2)}`; // Kolom Y_in
html += `${activated_output}`; // Kolom Y
html += `${activated_output === target[i]? 'Ya': 'Tidak'
'/ Kolom Cek kondisi (Y=T?)
                       }`; // Kolom Cek kondisi (Y=T?)
html += `${(learning_rate * error * input[i][0]).toFixed(
                       )}`; // Kolom dw1
html += `${(learning_rate * error * input[i][1]).toFixed(
                     // Kolom dw2
// Kolom dw2
// Kolom dw2
// Kolom dw5
// Kolom dw5
// Kolom dw5
// Kolom dw5
// Kolom w1 baru
// Kolom w2 baru
// Kolom w2 baru
// Kolom w2 baru
// Kolom w3 baru
// Kolom w4 baru
// Kolom w5 baru
// Kolom w5 baru
// Kolom w5 baru
// Kolom w6 baru
// Kolom w6 baru
// Kolom w6 baru
// Kolom w7 baru
// Kolom w6 baru
// Kolom w6 baru
// Kolom w7 baru
// Kolom w6 
                        total_error += error * error;
                       if (activated_output !== target[i]) {
  allMatched = false;
epoch++;
        // Masukkan HTML ke dalam tabel
tableBody.innerHTML = html;
```

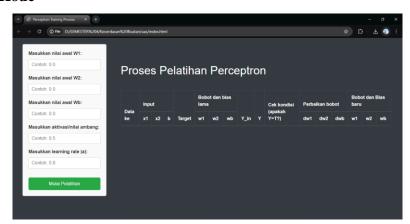
3.1.3 Proses Pelatihan

Fungsi startTraining menginisialisasi nilai-nilai dari form, memanggil fungsi trainPerceptron, dan menampilkan hasil pelatihan dalam tabel.



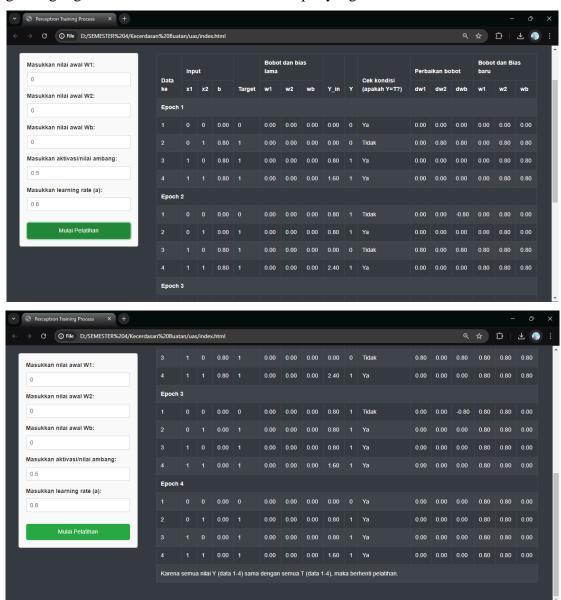
```
function startTraining() {
 let initialW1 = parseFloat(document.getElementById('initialW1').value);
 let initialW2 = parseFloat(document.getElementById('initialW2').value);
 let initialWb = parseFloat(document.getElementById('initialWb').value);
  let activationThreshold = parseFloat(
   document.getElementById('activationThreshold').value,
  );
  let learningRate = parseFloat(
   document.getElementById('learningRate').value,
  );
 if (
    isNaN(initialW1) ||
    isNaN(initialW2) ||
    isNaN(initialWb) ||
    isNaN(activationThreshold) ||
    isNaN(learningRate)
  ) {
    alert('Harap masukkan nilai yang valid untuk semua input.');
    return;
 let input = [
    [0, 0],
[0, 1],
    [1, 0],
    [1, 1],
 let target = [0, 1, 1, 1];
 let weight = [initialW1, initialW2];
 let bias = initialWb;
  trainPerceptron(input, weight, target, 1000, learningRate, bias);
```

3.2 Output dari Kode





Setelah pengguna memasukkan nilai awal bobot, bias, nilai ambang, dan learning rate, aplikasi akan melakukan pelatihan Perceptron dengan data input gerbang logika OR. Berikut adalah contoh output yang dihasilkan:



Pada epoch 4, semua nilai keluaran (Y) sesuai dengan target (T), sehingga pelatihan berhenti.

3.3 Analisis Hasil

Proses pelatihan jaringan Perceptron untuk memodelkan gerbang logika OR melalui beberapa epoch dapat dianalisis dari tabel hasil yang telah disajikan. Pada epoch pertama, terjadi perubahan bobot dan bias berdasarkan kesalahan antara



keluaran (Y) dengan target (T). Data pertama menunjukkan keluaran yang sesuai dengan target tanpa perbaikan bobot, sementara data kedua mengalami perubahan bobot dan bias setelah keluaran tidak sesuai. Pada data ketiga dan keempat, setelah pembaruan dari data kedua, keluaran sudah sesuai dengan target tanpa perbaikan tambahan.

Epoch kedua mengalami perubahan kembali karena kesalahan yang tersisa pada data pertama, sementara data lainnya tidak memerlukan perbaikan setelah pembaruan dari data sebelumnya. Pada epoch ketiga, proses pelatihan masih berlanjut dengan perubahan bobot dan bias karena kesalahan pada data pertama, sementara data lainnya menunjukkan keluaran yang sesuai dengan target tanpa perubahan lebih lanjut. Pada epoch keempat, semua data menunjukkan keluaran yang sesuai dengan target, mengindikasikan bahwa pelatihan telah konvergen.

Hasil ini menunjukkan bahwa algoritma Perceptron efektif dalam mempelajari dan memodelkan fungsi gerbang logika OR setelah beberapa epoch. Proses visualisasi pada tabel memberikan gambaran yang jelas tentang bagaimana bobot dan bias berubah selama pelatihan, memfasilitasi pemahaman tentang mekanisme kerja Perceptron dalam konteks aplikasi ini.



BAB IV PENUTUP

4.1 Kesimpulan

Laporan ini mengimplementasikan algoritma Perceptron untuk memodelkan gerbang logika OR dalam konteks aplikasi web. Algoritma Perceptron dimulai dengan inisialisasi bobot dan bias awal, yang kemudian digunakan untuk menghitung output jaringan melalui proses forward propagation menggunakan fungsi aktivasi yang sesuai. Selanjutnya, bobot dan bias diperbarui berdasarkan kesalahan antara output yang dihasilkan dengan target yang diharapkan untuk setiap data pelatihan. Proses ini diulang secara iteratif hingga algoritma konvergen atau mencapai jumlah iterasi maksimum yang telah ditentukan. Aplikasi ini dikembangkan menggunakan teknologi web seperti JavaScript, HTML, CSS, dan Bootstrap, yang memungkinkan pengguna untuk mengatur nilai awal bobot, bias, serta parameter lainnya, dan memantau perubahan bobot serta bias melalui visualisasi dalam bentuk tabel selama proses pelatihan. Dengan demikian, implementasi Perceptron dalam aplikasi ini tidak hanya mengilustrasikan mekanisme dasar dari algoritma pembelajaran mesin tersebut, tetapi juga memberikan pemahaman praktis tentang penggunaannya dalam memodelkan fungsi klasifikasi sederhana seperti gerbang logika OR.



DAFTAR PUSTAKA

- Sari, W. P. (2020). Kecerdasan Buatan: Pendekatan Komputasi Neural. Penerbit Andi.
- Sarwani, M. (2017). Pembelajaran Mesin: Konsep dan Implementasi. Penerbit Informatika.
- Budiono, M. A. (2016). Jaringan Syaraf Tiruan: Teori dan Aplikasi. Penerbit Graha Ilmu.
- Tika, G., & Adiwijaya. (2014). Klasifikasi Topik Berita Berbahasa Indonesia menggunakan Multilayer Perceptron. Jurnal Ilmiah, 7.
- Indrawati, R. (2018a). Penerapan Algoritma Perceptron pada Pola Penentuan Nilai Status Kelulusan Sidang Skripsi. Jurnal Aplikasi Ilmu Komputer (JAIK).
- Indrawati, R. (2018b). Pengenalan Pola Penyakit Hati Menggunakan Algoritma Kohonen dengan Metode Perceptron. Jurnal Aplikasi Ilmu Komputer (JAIK), 4.



LAMPIRAN

Link Code: https://github.com/farisalfatih/kcb/blob/main/index.html