

Artificial Neural Network

Ramaditia D

4 Outline

- Pendahuluan
- Kesamaan Jaringan Saraf Manusia & Tiruan
- Jenis Jaringan Saraf
- Perceptron

Pendahuluan

- Jaringan Saraf Tiruan (Artificial Neural Networks, ANN) diinspirasi oleh cara kerja sistem saraf manusia (biologi), cara otak mengelola informasi.
- Sistem pemrosesan informasi tersusun dari sejumlah besar elemen pemrosesan yang saling terhubung (neuron) yang bekerja sama memecahkan masalah tertentu.
- ANN, seperti manusia, belajar berdasarkan contoh (learn by example).
- Pembelajaran ANN termasuk menyesuaikan koneksi synaptic yang ada di antara neuron-neuron.

Pendahuluan (2)

- Neural networks belajar berdasarkan contoh informasi.
- Tidak dapat deprogram untuk mengerjakan tugas tertentu secara langsung
- Contoh informasi harus dipilih secara cermat agar tidak boros waktu, bahkan (pada kondisi terburuk) network tidak berfungsi dengan benar
- Network menemukan bagaimana menyelesaikan masalah dengan sendirinya, sehingga operasinya (sangat mungkin) tidak dapat diprediksi.

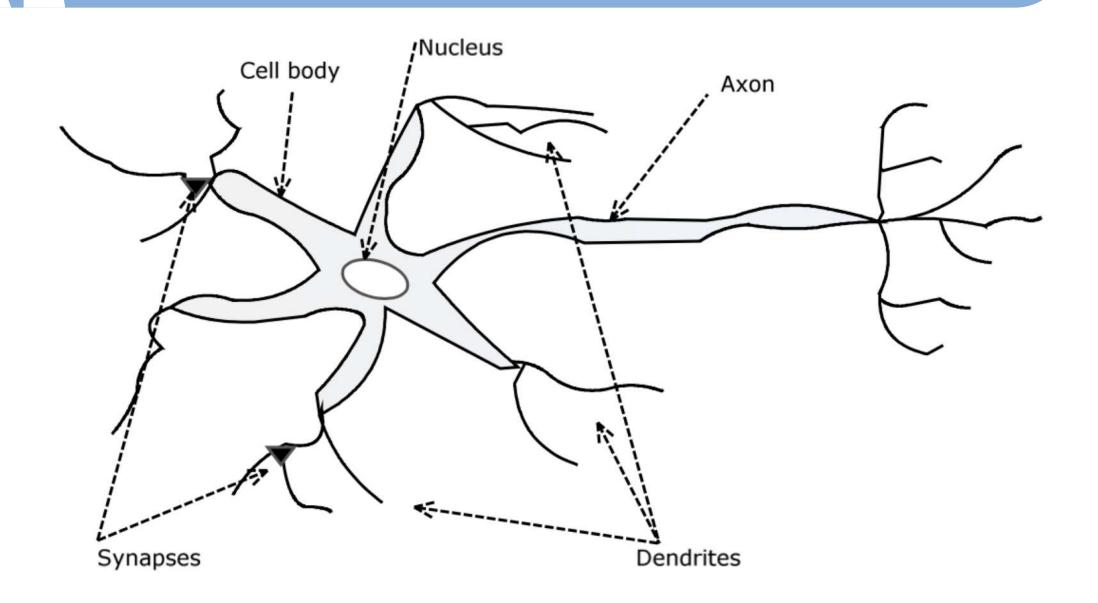
Jaringan Saraf Manusia

- Terdiri dari sekitar 100 milyar sel syaraf (nervous).
- Milyaran neuron saling terhubung membentuk jaringan kompleks.
- Dalam korteks otak besar terdapat sekitar 10 milyar neuron dan dan 60 trilyun sinapsis.
- Pendapat lain: Jumlah total neuron 20 milyar, sinapsis 240 trilyun.
- Berat dari suatu large sensory neuron sekitar 10⁻⁶gram. Jumlah sinapsis dari satu neuron antara 1.000 s.d 10.000.
- Semua fungsi mental dan fisik tergantung pada pembentukan & perawatan jaringan neuron.

Struktur Neuron Manusia

- Suatu neuron terdiri dari soma (cell body), axon (long fiber) dan dendrit.
- Axon mengirimkan sinyal dan dendrit menerima sinyal.
- Sinapsis menghubungkan axon ke dendrite.
- Diberikan suatu sinyal, sinapsis dapat menaikkan (membangkitkan) atau menurunkan (menghambat) potensi elektris.
- Neuron aktif/bekerja ketika potensi elektrisnya mencapai suatu ambang batas (threshold).

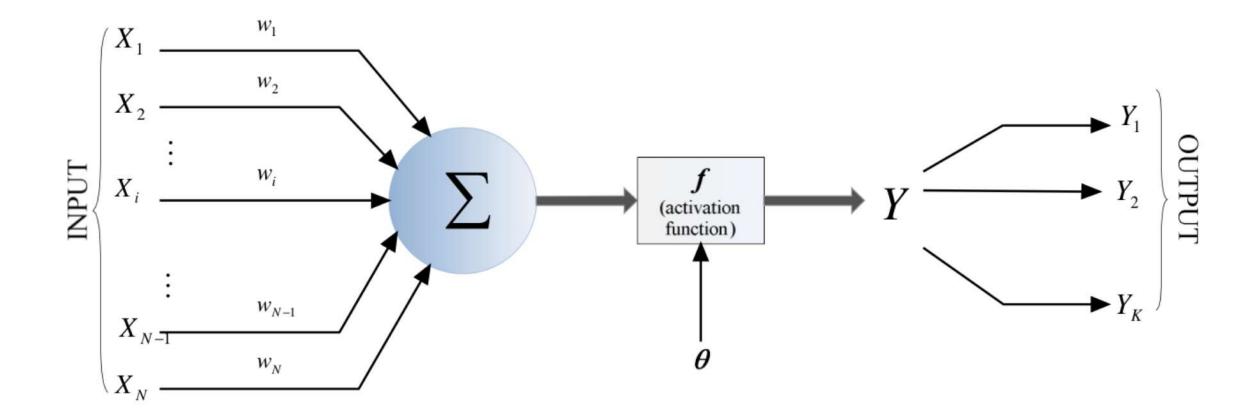
Struktur Neuron Manusia



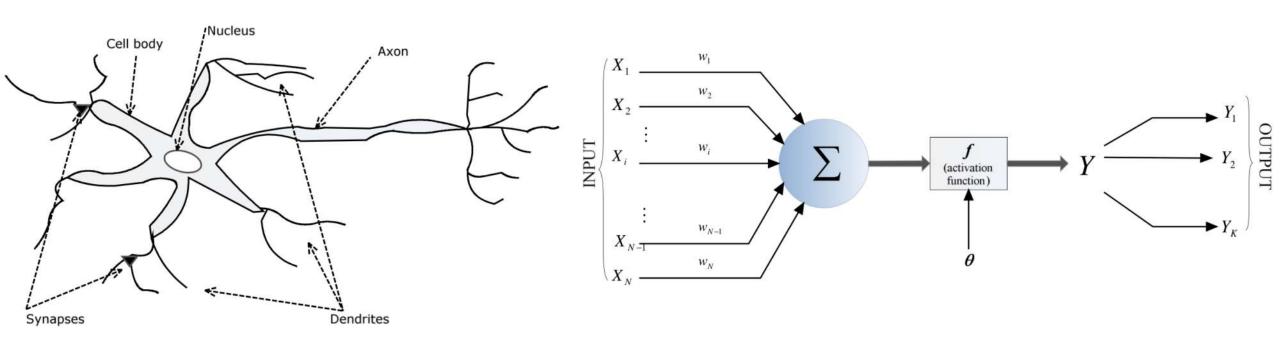
Jaringan Saraf Tiruan

- Terdiri dari sejumlah neurons (unit), disusun dalam lapisan-lapisan (layers), sejumlah koneksi yang dikerjakan oleh link terbobot yang berperan mengirimkan sinyal dari satu neuron ke neuron lainnya.
- Sinyal output dikirimkan melalui neuron's outgoing connection (seperti axon).
- Outgoing connection dipecah ke dalam sejumlah cabang yang mengirimkan sinyal sama.
- Outgoing branches berhenti pada incoming connections dari neuron lain dalam jaringan.
- Inputs dan outputs bernilai numerik.

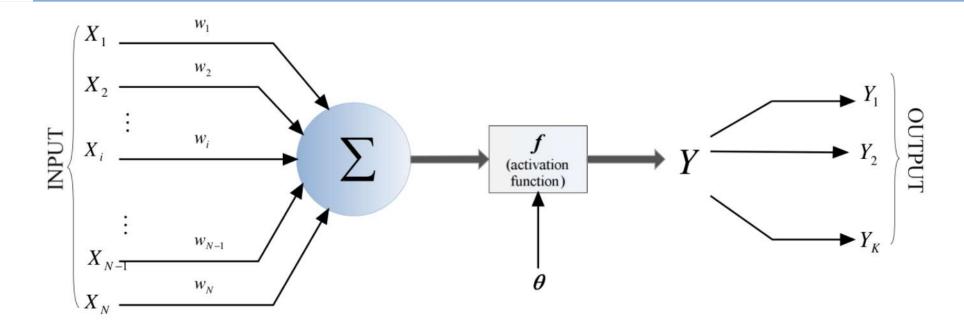
Struktur Neuron Buatan



Biological Neural Network	Artificial Neural Network			
soma (cell body)	neuron			
dendrites, axon	connections (input, output)			
synapse	weight			
potential	weighted sum			
signal	activation			

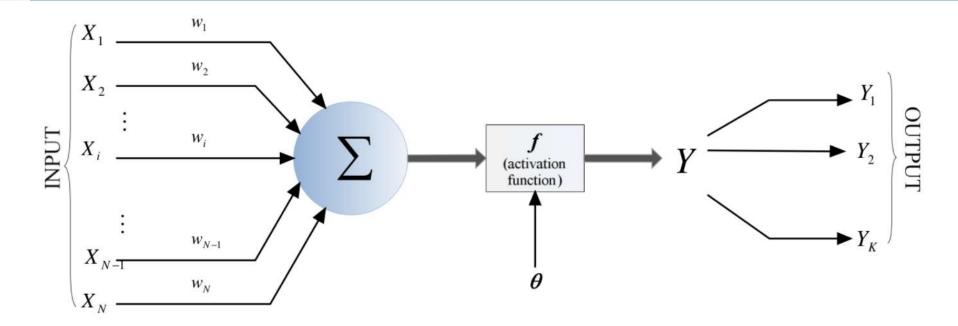


Komponen Utama Neuron



- Sekumpulan processing unit, yang disebut neuron atau sel;
- Status aktifasi *Y_i* untuk setiap unit, ekuivalen dengan output dari unit tersebut;
- Koneksi antar unit; tiap koneksi berbobot w_{jk} (sinyal unit j ada pada unit k). w_{jk} posistif diangggap excitation (membangkitkan) dan negatif sebagai inhibition (menghambat).
- Aturan Propagasi (perambatan), menentukan input efektif X_i dari suatu unit dari input eksternalnya;

Komponen Utama Neuron (2)

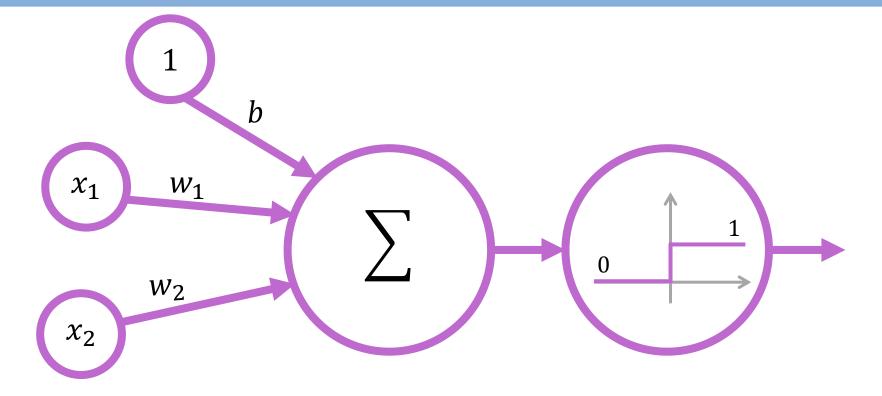


- Fungsi aktifasi f, menentukan level baru dari aktifasi berdasarkan pada input efektif $X_i(t)$ dan aktifasi terkini $Y_i(t)$;
- Input eksternal (atau bias, offset) θ_i untuk setiap unit;
- Metode pengumpulan informasi (learning rule);
- Lingkungan tempat sistem beroperasi, yang menyediakan sinyal input, mungkin juga sinyal error

Jenis Unit /Neuron

- Jenis neuron → Input, Hidden dan Output
- Neuron menerima input dari tetangga atau sumber eksternalnya dan menggunakan ini untuk menghitung sinyal output yang dijalarkan ke unit lain.
- Neuron juga bertugas mengatur bobot
- Sistem bersifat paralel, banyak unit dapat mengerjalan komputasi pada waktu yang sama.
- Tujuan NN: melatih jaringan untuk mencapai keseimbangan antara kemampuan untuk merespon pola input yang digunakan untuk digunakan selama training dan kemampuan untuk memberikan respon reasonable untuk input baru yang serupa (tapi tak identik) dengan pola selama training.

Simple Perceptron



Elemen:

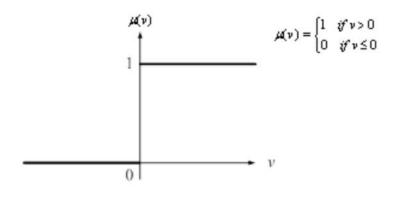
- Input: x_1 , x_2
- Weight/bobot: w₁, w₂
- Summation layer (penjumlahan) = $x_1 \cdot w_1 + x_2 \cdot w_2 + b$
- Fungsi aktivasi (sesuai dengan pilihan)

Fungsi Aktivasi

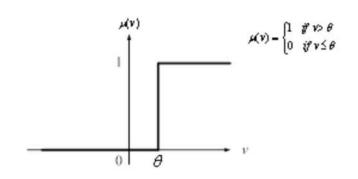
- Hard Limit
- Threshold
- Linear (identity)
- Sigmoid
- Radial Basis Function (RBF)
- •

Fungsi Aktivasi (2)

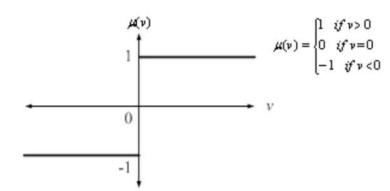
Hard Limit



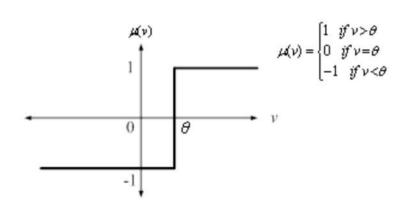
Threshold



Symetric Hard Limit

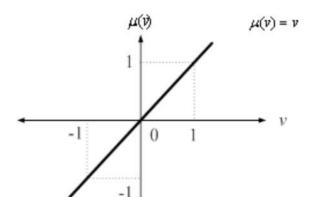


Bipolar Threshold



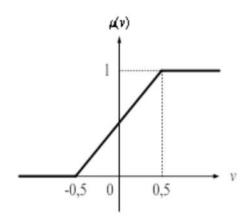
Fungsi Aktivasi (3)

Linear (Identity)

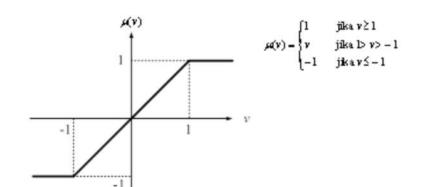


Symetric Piecewise-linear

Piecewise-linear



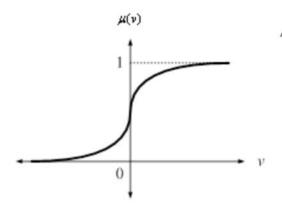
$$\mu(v) = \begin{cases} 1 & \text{jika } v \ge 0,5 \\ v + 0,5 & \text{jika } 0,5 > v > -0,5 \\ 0 & \text{jika } v \le -0,5 \end{cases}$$



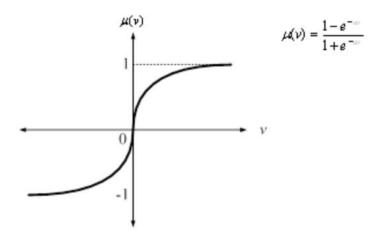
Fungsi Aktivasi (4)

Sigmoid

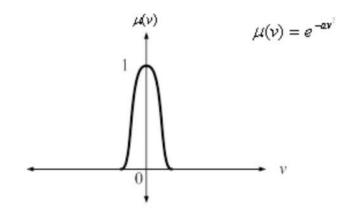
Symetric (Bipolar) Sigmoid



$$\mu(\nu) = \frac{1}{1 + e^{-\nu}}$$

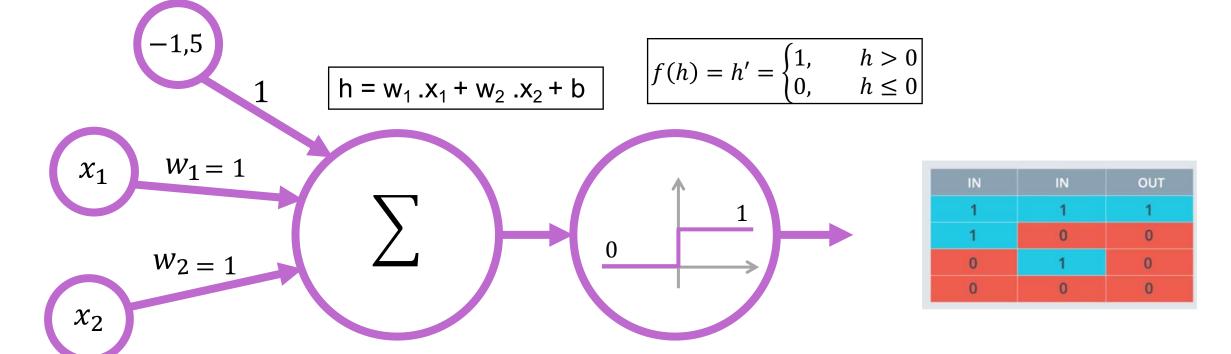


Radial Basis Function (RBF)





Contoh Perceptron Kasus AND



Pelatihan Pada Perceptron

1. Inisialisasi nilai awal: $w_1, w_2, \dots w_n$, b (bias) dan Learning rate.

Contoh:
$$w_1 = 0$$
, $w_2 = 0$, $b = -1$

2. Menghitung nilai Summation (Penjumlahan)

$$h = x_1 . w_1 + x_2 . w_2 + b$$

3. Menghitung nilai fungsi aktivasi

Contoh: Hard Limit =
$$f(h) = h' = \begin{cases} 1, & h > 0 \\ 0, & h \le 0 \end{cases}$$

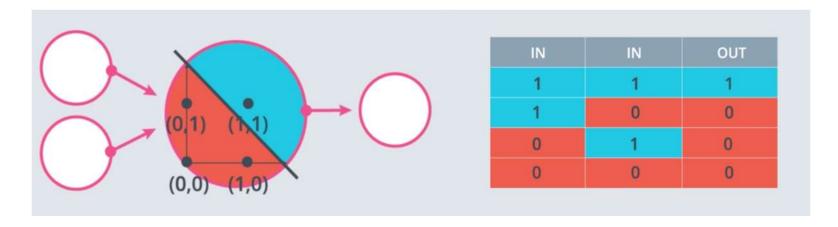
4. Hitung Error

Contoh: Error =
$$t - h'$$
, dimana $t = output seharusnya$

- 5. Tentukan nilai W dan b dan baru
- 6. Kembali ke langkah 2

Contoh Kasus AND

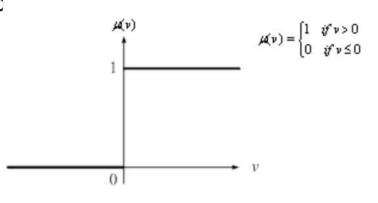
 Coba untuk mengembangkan sebuah perceptron yang cocok untuk menangani kasus opersi AND



Misalkan, inisialisasi nilai awal adalah sb w1=0, w2=0, b= -2,5

Nilai learning rate $(\alpha) = 1$

Fungsi Aktivasi menggunakan **Hard Limit**



Proses Pelatihan

$$f(h) = h' = \begin{cases} 1, & h > 0 \\ 0, & h \le 0 \end{cases}$$

$$h = w_1 . x_1 + w_2 . x_2 + b$$

$$\alpha = 1$$

Update bobot (if $t \neq h$ ') $\mathbf{w}_{i(new)} = \mathbf{w}_{i}(old) + \alpha \mathbf{x}_{i}(t-h')$ $\mathbf{b}_{(new)} = \mathbf{b}_{(old)} + \alpha (t-h')$

i	w1	w2	x1	x2	b	h	h'	t	Error (t-h')	w1 (i+1)	w2 (i+1)	b (i+1)
1	0	0	0	0	-2,5	-2,5	0	0	0	0	0	-2,5
2	0	0	0	1	-2,5	-2,5	0	0	0	0	0	-2,5
3	0	0	1	0	-2,5	-2,5	0	0	0	0	0	-2,5
4	0	0	1	1	-2,5	-2,5	0	1	1	1	1	-1,5
5	1	1	0	0	-1,5	-1,5	0	0	0	1	1	-1,5
6	1	1	0	1	-1,5	-0,5	0	0	0	1	1	-1,5
7	1	1	1	0	-1,5	-0,5	0	0	0	1	1	-1,5
8	1	1	1	1	-1,5	0,5	1	1	0	1	1	-1,5

h = output summation layerh' = output fungsi aktivasi

t = target output

Hasil Proses Pelatihan

Hasil: $w_1 = 1$, $w_2=1$, b=-1,5

$$W^T x + b = 0$$

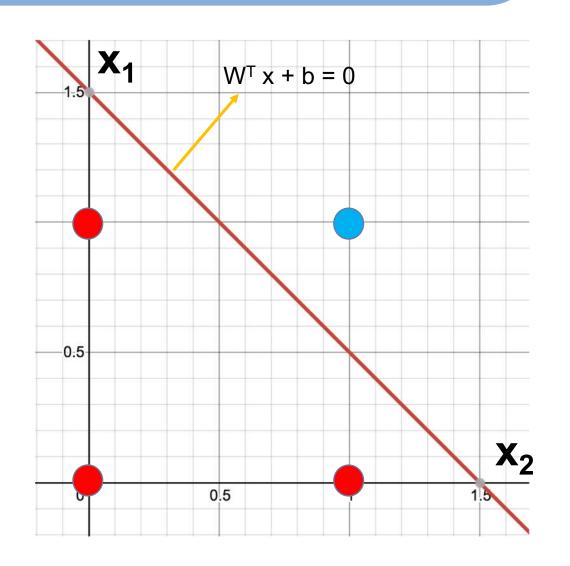
$$w_1x_1 + w_2x_2 + b = 0$$

$$(1)x_1 + (1)x_2 + (-1,5) = 0$$

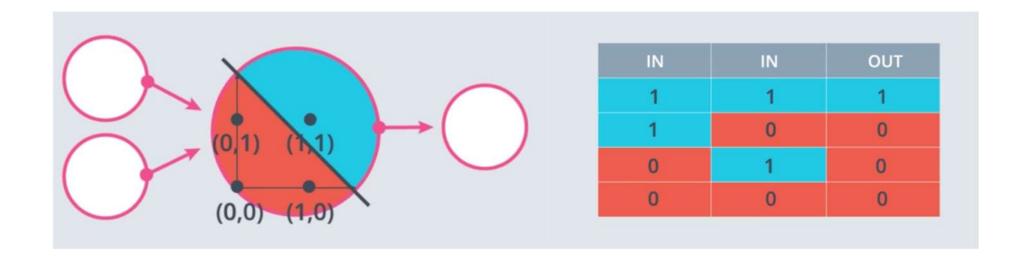
$$x_1 + x_2 - 1.5 = 0$$

$$x_1 = 1.5 - x_2$$

IN	IN	OUT
1	1	1
1	0	0
0	1	0
0	0	0



AND Perceptron



OR Perceptron

