

# 脉冲神经网络

## SNN

## Spiking Neural

## Network



ikerising12138  
5552粉丝

+ 关注

点我发

脉冲神经网络(SNN)概览

8969 6 2023年7月9日 17:45 3人正在看 BV1pu411j7ZJ 未经授权禁止转载



脑启社区  
109粉丝 IP属地: 浙江

+ 关注

点我发弹幕



【类脑计算】SNN 数据处理 (第一期)

984 2 2024年4月24日 14:23 1人正在看 BV1PT421C7ij 未经授权禁止转载

# 脉冲神经网络

## “第三代神经网络”

这个名字来源于97年的文章

特点：高生物仿真、低功耗、高性能

发展：

① Perceptrons → ② ANNs (Analog Neural Networks)  
Artificial

出现非线性函数

ReLU

Sigmoid

原始神经网络存在的 issue: response time  
neural network energy cost

③ → SNNs (Spiking Neural Networks)

输入为 spikes (峰值), 而不是实数

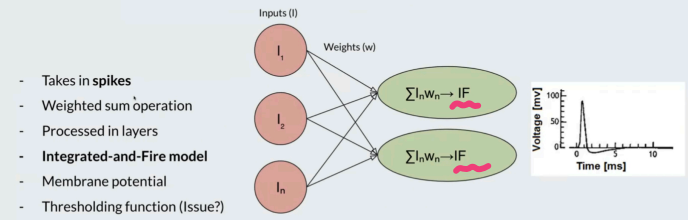
IF 操作, 目的在于更好地模拟神经元

Spike 可用 binary 表示, 能节能

### Evolution of Neural Networks

UC San Diego  
HALICIOGLU DATA SCIENCE INSTITUTE

#### SNNs (Spiking Neural Networks):



实数 → 峰值: Coding Mechanisms

1. 在实现实数 → 峰值的转换中, 最常用的 Coding Mechanisms 是 Rate Coding.

Rate Coding: higher input values produce spike more in quantity.

即高输入实值会被转换为更多的峰值  
△ △ △

- Pros: easy to use, robust, common

- Cons: energy (每触发一次峰值都会消耗能量, 因此高输

入实值也意味着高能耗)

2. 另一种实现实数  $\rightarrow$  峰值的 Coding Mechanism 是 Temporal (Pulse) Coding.

Temporal / Pulse Coding: higher input values cause spike to spike earlier

即高输入实值被更早地转换为峰值信号, 这样生成的脉冲输入非常长且稀疏, 从而通过更少的峰值表达同样的输入信号

— Pros: energy efficient

— Cons: underdeveloped, lack of applications (scalability)

相关研究较少

且对于深层网络可能出现峰值丢失的问题

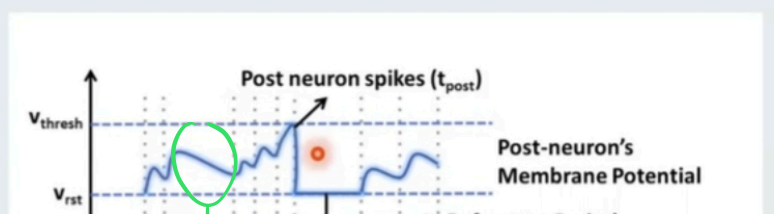
## Leaky Integrate and Fire Model (LIF)

Bio-inspired, Monitor membrane potential, Integrate or leak based on presence / absence of input spikes.

LIF 根据是否有 input spike 去改变电压数, 表达式为:

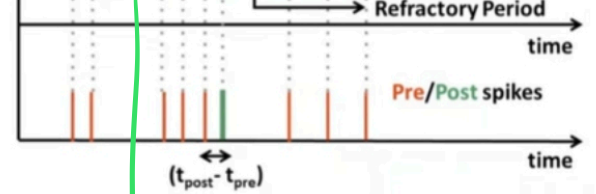
- Bio-inspired
- Monitors membrane potential
- Integrate or leak based on presence/absence of input spike

$$v_m(t) = R_m I \left( 1 - \exp\left(-\frac{t}{\tau}\right) \right)$$



$$C \frac{dV}{dt} = -\frac{V}{R} + \sum_j w_j I_{post,j}$$

(Yamazaki et al., 2022)



"Leaky": 在没有信号时会衰减信号强度

## 训练方式 1

### STDP (Spike-Time-Dependent Plasticity)

无监督

- Unsupervised local learning
- Adjusts synaptic weight based on temporal order of pre/post synaptic spikes
- LTP vs LTD
- Shallow

突触权重

两时间  $t_{pre}$  与  $t_{post}$  相距越近,

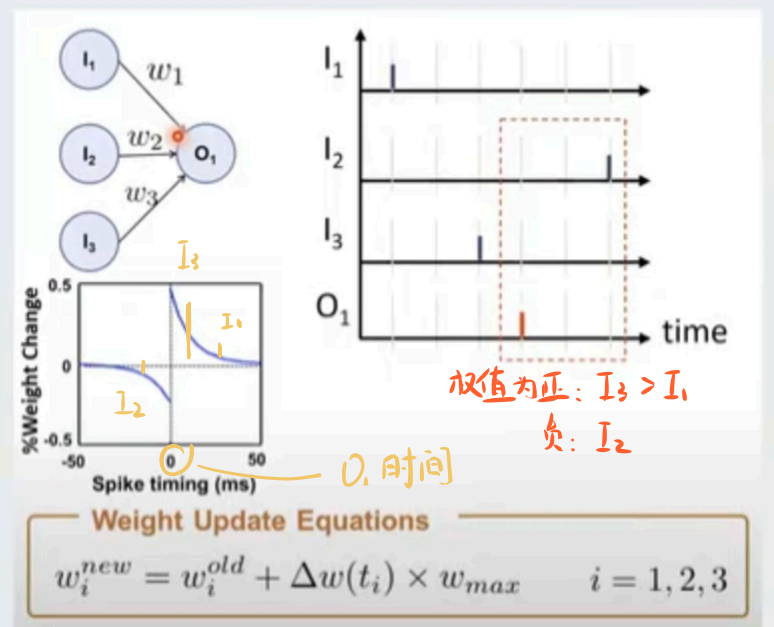
认为关联越大, 权重越大

$$\Delta w = \begin{cases} A_+ \exp\left(\frac{t_{pre} - t_{post}}{\tau_+}\right) & \text{if } t_{pre} \leq t_{post} \\ -A_- \exp\left(-\frac{t_{pre} - t_{post}}{\tau_-}\right) & \text{if } t_{pre} > t_{post} \end{cases}$$

LTP: Long Term Potentiation

LTD: Long Term Depression

(Yamazaki et al., 2022)



STDP 主要目的在于量化 Input Spike 与 Output Spike 之间的关系

## 训练方式 2: ANN to SNN Conversion

### ANN-to-SNN Conversion

- Importing pre-trained parameters from ANN to SNN
- Converting ReLU to IF neurons
- Assign threshold at different layers
- Hypothesize cause of energy (ANN):
- 1. Transmission of real values; 2. Matrix multiplication or convolution

通过将实数变为 Spike 并使用 IF

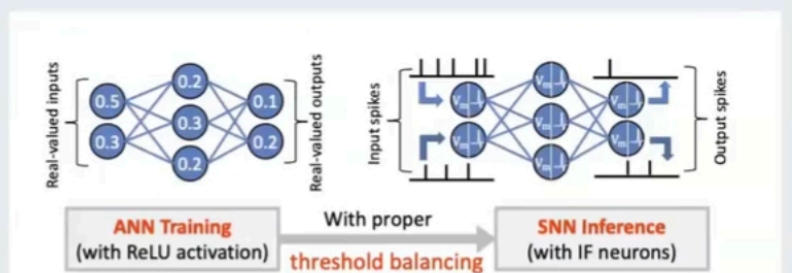


Figure 1. Illustration of the ANN-SNN conversion methodology.

训练方式2主要是为了克服训练方式1对深层网络应用的限制。

训练方式3: Spike-based backpropagation (略)

SNN的主要缺点

1. 准确率不如传统 ANN
2. Spike vanish in deep layers

Attempts: ① Hybrid Network (浅层用 SNN, 深层用 ANN)

② RMP (Residual Membrane Potential) - SNN  
(CVPR 2020)