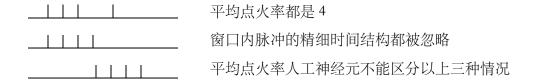
1. 平均点火率人工神经网络和脉冲神经网络

平均点火率人工神经网络(AFRNN — Average Firing Rate Neural Networks) ⇒ 空间编码 脉冲神经网络(SNN — Spiking Neural Networks) ⇒ 时空编码

2. 平均点火率人工神经网络的局限

有空间累加、无时间累加

2.1. 局限一: AFRNN 未用上时间



2.2. 局限二: AFRNN 在信息编码方面的局限

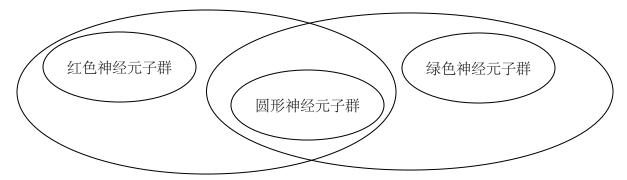
• Barlow 理论:单个兴奋的细胞被用来编码信息(生物:有祖母柱,无老祖母细胞) 存在问题:组合爆炸及信息集成

• Hebb 理论:同时兴奋的细胞群的分布对信息进行编码

存在问题: 不可区分的重叠(特征捆绑难题)

3. 脉冲同步振荡编码理论 (Malsburg)

- 1. 一起同步振荡的神经元群编码着特定信息
- 2. 该理论解决了 Hebb 理论的重叠、特征捆绑问题及 Barbow 理论的组合爆炸问题
- 3. 脉冲同步振荡编码理论: 视觉中同时出现"红色图形"、"绿色图形"两个目标



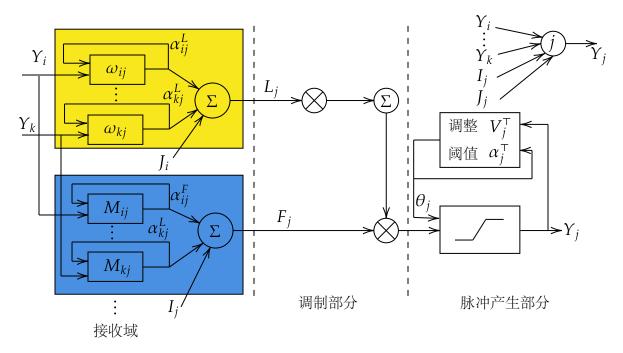
不同特征通过同步振荡捆绑在一起

4. 脉冲神经网络的发展历程

4.1. 概述

- 80 年代末, Eckhorn、Gray 等人发现动物视觉皮层的脉冲同步发放行为
- Eckhorn 提出了展示该现象的联接模型
- Hopfield: 脉冲出现的准确时间, (不是神经元平均点火率) 对模拟信息进行了编码
- Sejnowsk: 时间编码可能是一种新的神经编码
- SNN 更接近生物系统, 计算能力超过 AFRNN
- 脉冲神经网络有多种具体的模型,如 PCNN、耦合振荡模型等

4.2. PCN 模型



$$L_{j} = \sum_{k} I_{kj} = \sum_{k} \left[\omega_{ij} \exp\left(-\alpha_{kj}^{L} t\right) \right] \otimes Y_{k}(t) + J_{j} \quad \text{(1)}$$

$$F_{j} = \sum_{k} F_{kj} = \sum_{k} \left[M_{kj} \exp\left(-\alpha_{kj}^{F} t\right) \right] \otimes Y_{k}(t) + I_{j} \quad ②$$

$$U_j = F_j(1 + \beta_j L_j) \tag{3}$$

$$\frac{\mathrm{d}\theta_{j}(t)}{\mathrm{d}t} = -\alpha_{j}^{\mathsf{T}} + V_{j}^{\mathsf{T}} Y_{j}(t) \qquad \textcircled{4}$$

求解时,积分下限为最近一次点火前一瞬 $Y_i = step(u_i - \theta_i)$ ⑤

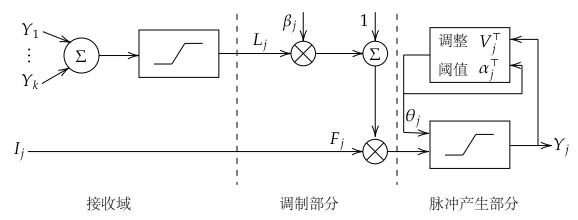
 F_i :来自 F 通道的信号

 L_i :来自 L 通道的信号

 u_i :调制信号

 ω_{kj} 、 M_{kj} : 联接权 α_{kj}^L 、 α_{kj}^F : 时间常数 I_j 、 J_j : 输入常量 θ_j : 阈值 V_j^\intercal : 阈值幅度系数 α_j^\intercal : 阈值幅度系数 Y_j : 输出脉冲

4.3. Unit — Linking PCN 模型



$$F_{j}(t) = I_{j}(t) \quad L_{j}(t) = step \left[\sum_{k \in N(j)} Y_{k}(t) \right] = \begin{cases} 1 & \sum_{k \in N(j)} Y_{k}(t) > 0 \\ 0 & \sum_{k \in N(j)} Y_{k}(t) \leq 0 \end{cases}$$

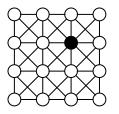
$$u_{j}(t) = F_{j}(t)[1 + \beta_{j}L_{j}(t)] \quad \frac{d\theta_{j}(t)}{dt} = -\alpha_{j}^{\top} + V_{j}^{\top}Y_{j}(t)$$

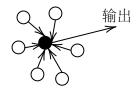
$$Y_{j}(t) = step[u_{j}(t) - \theta_{j}(t)] = \begin{cases} 1 & u_{j}(t) > \theta_{j}(t) \\ 0 & u_{j}(t) \leq \theta_{j}(t) \end{cases}$$

Unit — Linking PCN 和 PCN 的区别在于二者表达式中的 F_i 和 L_i 不一致

4.4. 联接方式

4.4.1. 图像处理





对应像素点的亮度值

像素点和神经元一一对应

a. 神经元之间通过 L 通道联接

b. 对应像素点的亮度值输入到 F 通道

4.4.2. 其他

4.5. PCNN 特征

脉冲耦合、双通道调制、动态阈值、同步振荡、脉冲并行传播

4.6. 应用

图像处理及混合、特征提取及模式识别、优化、仿生建模

例1: 用 Unit — Linking PCNN 进行图像空洞滤波

- 在不是空洞的背景亮区中任取一点作为脉冲发放源,让其最先点火,发出脉冲
- 脉冲波自动而迅速的在非空洞背景亮区传播
- 脉冲波被空洞的边界暗区挡在洞外
- 未点火神经元对应了空洞及其边缘

例2: 用 Unit — Linking PCNN 寻找最短路径

连接方式:路径图中的各节点分别对应一个神经元;若两神经元之间有路径存在,则这两神经元通过 L 通道互相连接

算法:

- 起始点发出脉冲
- 脉冲沿着所有可能的通道并行地传播,记录路径
- 最先到达终点到脉冲波所走过的路径就是最短路径

优点: 所需的计算量仅正比于最短路径的长度, 与路径图的复杂程度及图中的通路总数无关