论文分享会

基本概念介绍

sharp wave-ripple(SWR): 其实包括两个现象, 一个是sharp wave, 一个是ripple,是由哺乳动物海马体和邻近区域神经元的 极度同步活动产生的振荡模式, 这些神经元在空闲的清醒 状态或 NREM 睡眠期间自发发生。由数以万计的神经元在 30-100 毫秒窗口内一起放电产生。它们是大脑中一些 最同步的振荡模式, György Buzsáki 对它们进行了广泛的 描述和描述, 并已被证明参与 NREM 睡眠中的记忆巩固和 清醒期间获得的记忆的重放。这些模式是发生在海马 CA1 区域的顶端树突层的大振幅、非周期性循环振荡。尖锐波 之后是同步快速场振荡(140-200 Hz频率), 称为涟漪。

local field potential(LFP): 是神经和其他组织中单个细胞(例如神经元)的总和和同步电活动在神经和其他组织中产生的瞬态电信号。LFP是"细胞外"信号,这意味着它们是由细胞外空间中离子浓度的瞬时不平衡产生的,这是由细胞电活动引起的。

sequence replay: 在睡眠或清醒休息期间, 重放是指在 活动期间也发生的一系列细胞活的重新发生, 但重放的 时间尺度要快得多。它可以采用相同的顺序, 也可以相反。 这种现象主要在海马体中观察到, 海马体是一个与记忆 和空间导航相关的大脑区域。具体来说,表现出这种行为的 细胞是位置细胞, 其特征是当动物处于空间中的某个位置时 可靠地增加其活性。在导航过程中, 放置单元会根据动物的 路径按顺序触发。在重放实例中,细胞被激活,就好像响应 相同的空间路径一样,但速度比动物实际移动的速度快得多。 Mossy fiber: 海马体中的苔藓纤维从齿状回投射到 CA3。

Recurrent excitation: 其中一个神经元向另一个神经元 发送兴奋性信号,另一个神经元又将兴奋性信号发送回 第一个神经元。这创造了一个正反馈回路,

导致神经元回路的持续激活。

论文工作概绍

我觉得该论文的工作可以概括为两个大类:模型建立和模型讨论

模型建立

由8000个兴奋性神经元PC和150个抑制性神经元组成的神经网络,有一半PC是位置敏感性神经元(地点细胞),地点细胞的firing rate与位置有关。

神经网络一般需要考虑两个问题:

单个神经元如何被外来刺激激活

神经元之间如何通信——突触是怎么工作的

对于第一个问题,这里使用了AdExpIF的模型。

$$au_m rac{dV}{dt} = -(V-V_{rest}) + \Delta_T e^{rac{V-V_T}{V_T}} - R\omega + RI(t)$$

$$au_{omega}rac{d\omega}{dt}=a(V-V_{rest})-\omega+b au_{\omega}\sum\delta(t-t^f)$$

$$if \quad V > \theta, V \leftarrow V_{rest}$$

对于第二个问题, 突触前神经元通过释放神经递质改变 突触后神经元的某些离子的电导, 这里使用双指数衰减模型。

$$s(t) = a(e^{-rac{t}{ au_{decay}}} - e^{-rac{t}{ au_{rise}}})H(t)$$

此外, 网络的形成还需根据实验中观察的概率进行 两种神经元四种连接方式的随机模拟。

在该研究中,忽略了短时程突触可塑性的影响,而是只考虑长时程突触可塑性的影响。而这就是文中提到的突触权重学习的工作部分,这里需要对前面的突触模型进行一定修改。

$$rac{dg}{dt} = -rac{g}{ au} + \omega \sum \delta(t-t^f)$$

式中, ω就是该突触效能的权重, 模型拟合过程中, 会根据突触前后神经元发放脉冲的时间差对突触效能进行调整。

接下来是学习过程的模拟,首先神经元ID的排列是地点细胞根据最适刺激有序排列,对地点不敏感的细胞随机分布。让一只模拟小鼠以一定的速度通过一个一维的track,届时神经元按照泊松过程进行动作电位发放,并根据STDP进行突触权重的学习

模型讨论

这里只讲一些我想要再现的结论吧, 因为有些感觉还挺难的。

对称性的STDP学习规则对于形成双向的序列呈递必要

这个就是把STDP改变为中心对称的,发现只能发生单相的序列呈递

权重的结构而不是总体的统计学特征对于形成SWR充分

保持权重的结构,将权重二分化,将最强的3%的突触的权重都改为值a,将剩下的97%的突触的权重都改为0,保持前后的权重均值不变,发现还是能够发生SWR现象

而将权重矩阵shuffle一下,不再能发生SWR现象

细胞适应对于序列呈递是必要的

将神经元模型调整为ExpIF(不考虑适应的影响), replay现象消失,但是依旧有sharp wave

模型的局限性

文中提到了以下局限性:

神经元数目不够。brainpy似乎是可以调用GPU的,而且其优点 之一在于能够提高神经网络模拟的速度,我不清楚是否可能后期 适当扩增一下神经元的数目

模型缺乏终止序列呈递的因素,这是指一旦开始replay,一定会运动到一段之后才停止。但是实验现象发现,对于较长的track replay一般是由几个小的片段组成的

第三类神经元?

CA2脑区的模拟

时间安排

还有五周吧

第一周	第二周	第三周	第四周	第五周
研究源码,了解一下brainpy的使用,尽可能完成一个结合了AdExplF和双指数衰减模型的神经网络	对位置细胞和非位置细胞的动作电位发放这一泊松过程进行模拟,利用STDP进行模型的学习	完善模型的构 建,观察是否 能够发生SWR	模型讨论的 三部分可以 分给三个人 去做	尝试添加更多的神 经元等等改进,分 析,作pre的准备