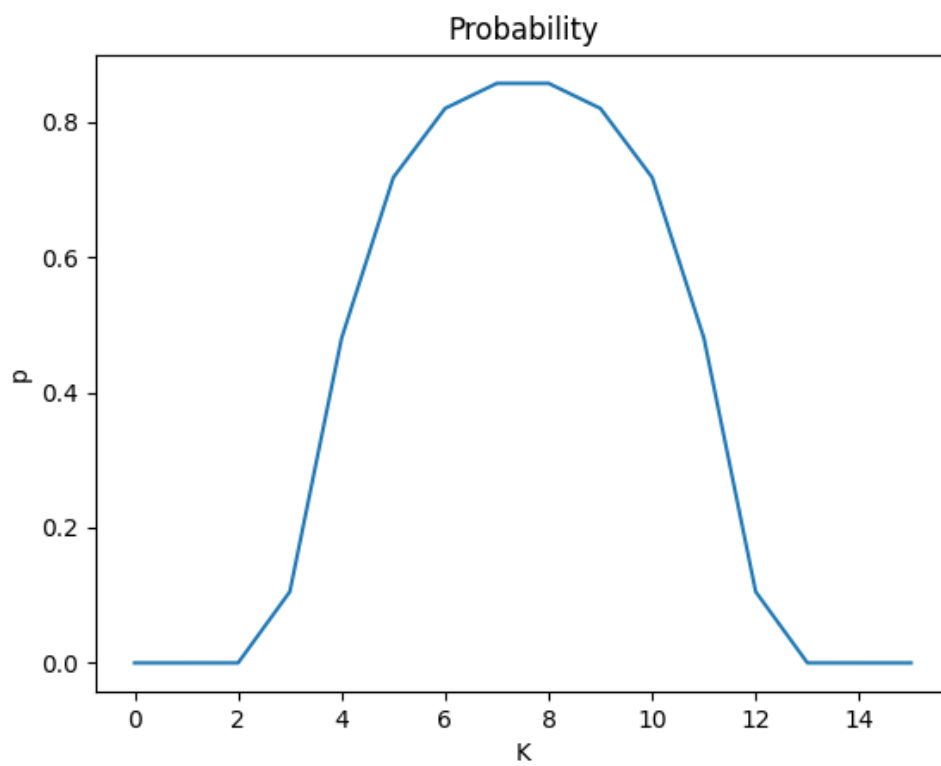


Problem Set I

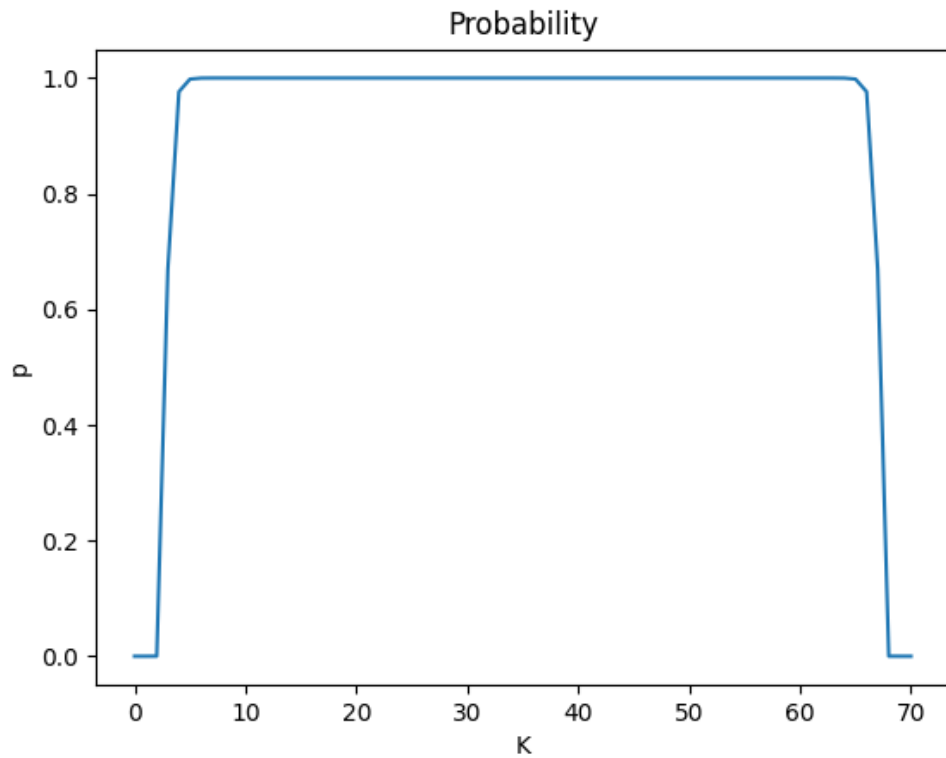
程玉锟 PB18020691

第一题

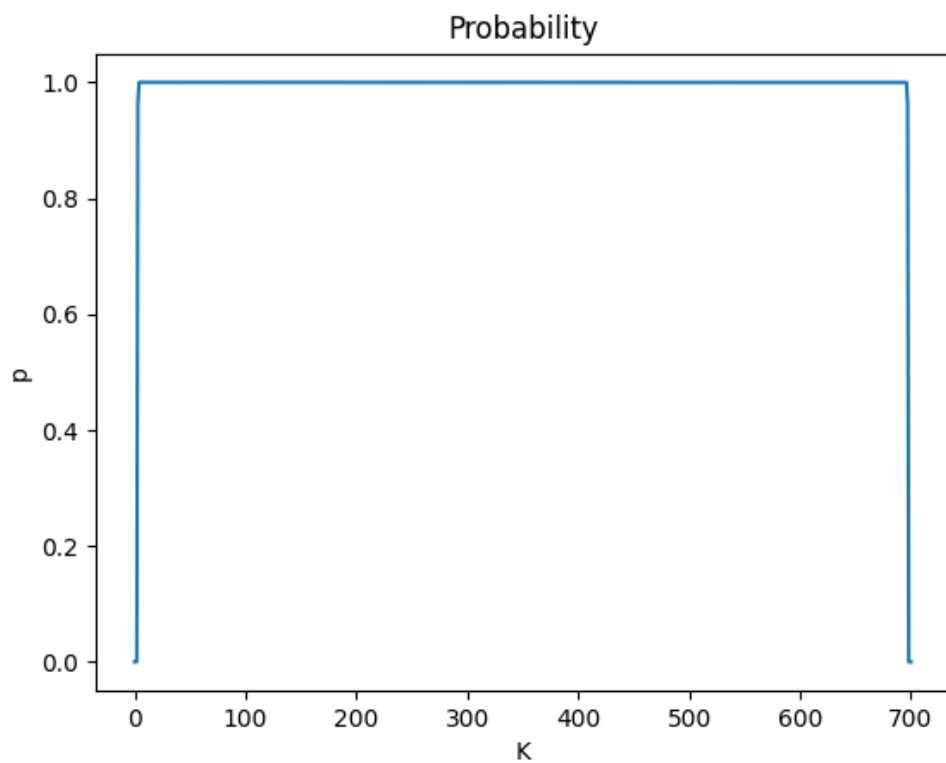
- $p = \prod_{i=0}^{N-1} \left(1 - \frac{i}{M}\right)$
- 取定 N, M , 绘制 $K - p$ 关系图 (画成折线图纯粹是便于观察变化趋势)
 - 取 $N = 45, M = 15$



- 取 $N = 210, M = 70$



◦ 取 $N = 2100, M = 700$



- N, M 确定时, $\binom{M}{K}$ 越大, p 越大, 当 $K = \lfloor \frac{M}{2} \rfloor$ 时 ($M/2$ 向上向下两个取整都保留), 有最大的 $\binom{M}{K}$, 也就有最大的 p .
- 由于组合数是关于 K 具有对称关系的, p 对于 K 也有对称关系.
- 也可以发现当 M 较大时, p 会在 K 很小的时候迅速趋于 1.

3. 将数据带入公式,

- $K = 2$ 时, $p = 0.00012298719078194986$
- $K = 3$ 时, $p = 0.99614882169200403$

可见, p 将随 K 的增大迅速趋于 1, p 最大值的 95% 即为 95%, $K = 3, 6997$ 的时候 p 最接近 95%.

4. M 很大时, $\binom{M}{K}$ 随着 K 从0增大会迅速增加。 K 为一个小数字, 可以使取得的输入的组合数较小, 更容易取到所有的输入组合。此时 K 的变化也会引发组合数很大的变化, 从而实现功能复杂度对 K 敏感的依赖关系。(K 接近 M 的时候也可以有这样的效应, 不过此时每个细胞获取输入的消费过大, 并不合理。)

第二题

求解问题 python 代码如下:

```
import matplotlib as mpl
from mpl_toolkits.mplot3d import Axes3D
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
from matplotlib.ticker import LinearLocator, FormatStrFormatter

#导入文件模块

node = np.dtype([('index','i4'), ('type', 'i1'), ('x', 'f4'), ('y', 'f4'), ('z', 'f4'),
('diam', 'f4'),('father_index','i4')])

def NewNode(line_list):#将切分好的数据行转化为一个单元元素np数组
    index=int(line_list[0])
    type=int(line_list[1])
    x=float(line_list[2])
    y=float(line_list[3])
    z=float(line_list[4])
    diam=float(line_list[5])
    father_index=int(line_list[6])
    return np.array([(index, type, x, y, z, diam, father_index)],node)

color = {0:'white',1:'black',2:'red',3:'blue',4:'purple'}

print("Loading *.swc File...")
path = input("Filepath:")
with open(path) as file:
    line = file.readline()
    while line[0]=="#":
        print(line)
        line = file.readline()
    NeurNode = np.empty([0], dtype = node, order = 'C')
    while (line):
        line_list = line.split()
        NeurNode=np.append(NeurNode,NewNode(line_list))
        line = file.readline()
print("File Loading Succeed!\n\n-----\n")
n=len(NeurNode)

#绘图模块
print("Ploting 3D Arbor Shape...")
mpl.rcParams['legend.fontsize'] = 10

fig1 = plt.figure()
ax = fig1.gca(projection='3d')
for i in range(n):
    pr=NeurNode[i]['diam']/2;
    theta = np.linspace(0 , np.pi, 20)
    phi = np.linspace(0 , 2 * np.pi, 20)
    theta,phi = np.meshgrid(theta,phi)
    px = NeurNode[i]['x']+pr*np.sin(theta)*np.cos(phi)
    py = NeurNode[i]['y']+pr*np.sin(theta)*np.sin(phi)
    pz = NeurNode[i]['z']+pr*np.cos(theta)
    surf = ax.plot_surface(px,py,pz,color=color[NeurNode[i]['type']])
    if(NeurNode[i]['father_index']!=(-1)):
        j=NeurNode[i]['father_index']-1
```

```

ax.plot([NeurNode[i]['x'],NeurNode[j]['x']], [NeurNode[i]['y'],NeurNode[j]['y']],
[NeurNode[i]['z'],NeurNode[j]['z']],c=color[NeurNode[i]['type']])

coor=np.zeros([3,n],dtype='f4')
for i in range(n):
    coor[0,i]=NeurNode[i]['x']
    coor[1,i]=NeurNode[i]['y']
    coor[2,i]=NeurNode[i]['z']

cdis = np.zeros([3],dtype='f4')
cmax = np.zeros([3],dtype='f4')
cmin = np.zeros([3],dtype='f4')
for i in range(3):
    cmax[i]=np.amax(coor[i])
    cmin[i]=np.amin(coor[i])
    cdis[i]=cmax[i]-cmin[i]
dismax=np.amax(cdis)

ax.set_xlabel('X( $\mu\text{m}$ )')
ax.set_xlim3d(cmin[0],cmin[0]+dismax)
ax.set_ylabel('Y( $\mu\text{m}$ )')
ax.set_ylim3d(cmin[1],cmin[1]+dismax)
ax.set_zlabel('Z( $\mu\text{m}$ )')
ax.set_zlim3d(cmin[2],cmin[2]+dismax)
ax.legend()

print("Ploting succeed! Please Close the 'Figure1' window to Continue...\n\n-----\n")

plt.show()

#计算分支点模块
#思路: 遍历一遍所有的索引数, 统计它在father_index中出现过几次, 大于等于2次就算一个分支
print("Caculating Branching Points...")
branch_point = 0
for i in range(1,n+1,1):
    flag = 0
    for j in range(n):
        if(NeurNode[j]['type']==3):
            if (NeurNode[j]['father_index']==i):
                if (flag==0):
                    flag = 1
                elif (flag == 1):
                    branch_point += 1

print("branching points = ",branch_point)
print("\n-----\n")

#Sholl 分析
#思路: 计算所有点到胞体点 (father_index==-1) 的距离, 写入数组distance中, 取一组离散的r, 判断每一个点和它的父点的 (distance-r) 之积是否小于等于0, 如果是, 记为一个交点
print("Sholl Analysising...")
for root in range(n):
    if(NeurNode[root]['father_index']==-1):
        break
distance = np.zeros([n], dtype = 'f4', order = 'C')
for i in range (n):
    dis = ((NeurNode[i]['x']-NeurNode[root]['x'])**2+(NeurNode[i]['y']-NeurNode[root]['y'])**2+(NeurNode[i]['z']-NeurNode[root]['z'])**2)**0.5
    distance[i]=dis

def intersections(_r,_distance,_NeurNode):
    _lenthd = len(_distance)

```

```

_lenth = len(_r)
_inter = np.zeros([_lenth,'i4','C'])
for j in range (_lenth):
    for i in range (_lenth):
        if(_NeurNode[i]['type']==3):
            if(((_distance[i]-_r[j])*(distance[_NeurNode[i]]['father_index']-1)-_r[j]))
<= 0.0):
                _inter[j]+=1;
    return _inter;

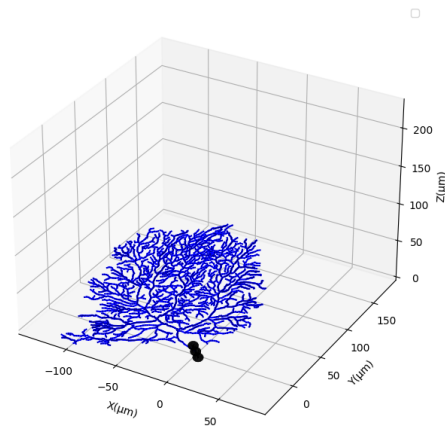
dmax = np.amax(distance)
cut = 200

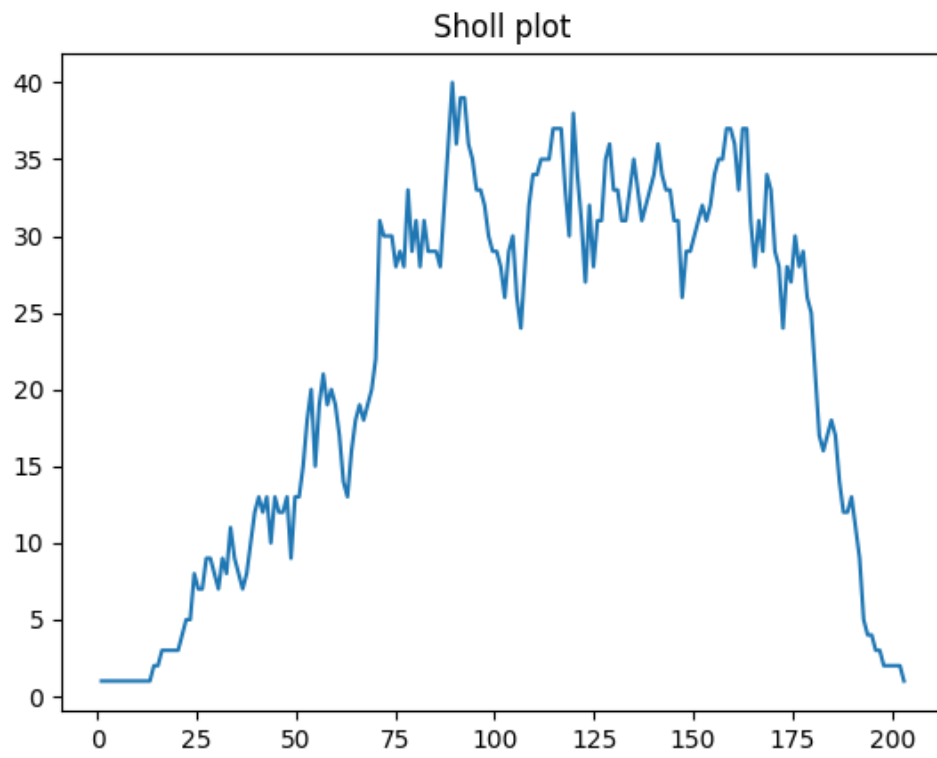
r = np.arange(dmax/cut,dmax+dmax/cut,dmax/cut)
y = intersections(r,distance,NeurNode)
plt.title("Sholl plot")
plt.plot(r, y)
print("Succeed!")
plt.show()

```

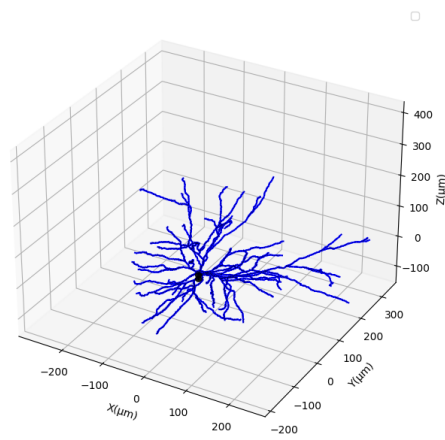
可以获得如下结果：

- Purkinje cell: 树突分支节点数为378

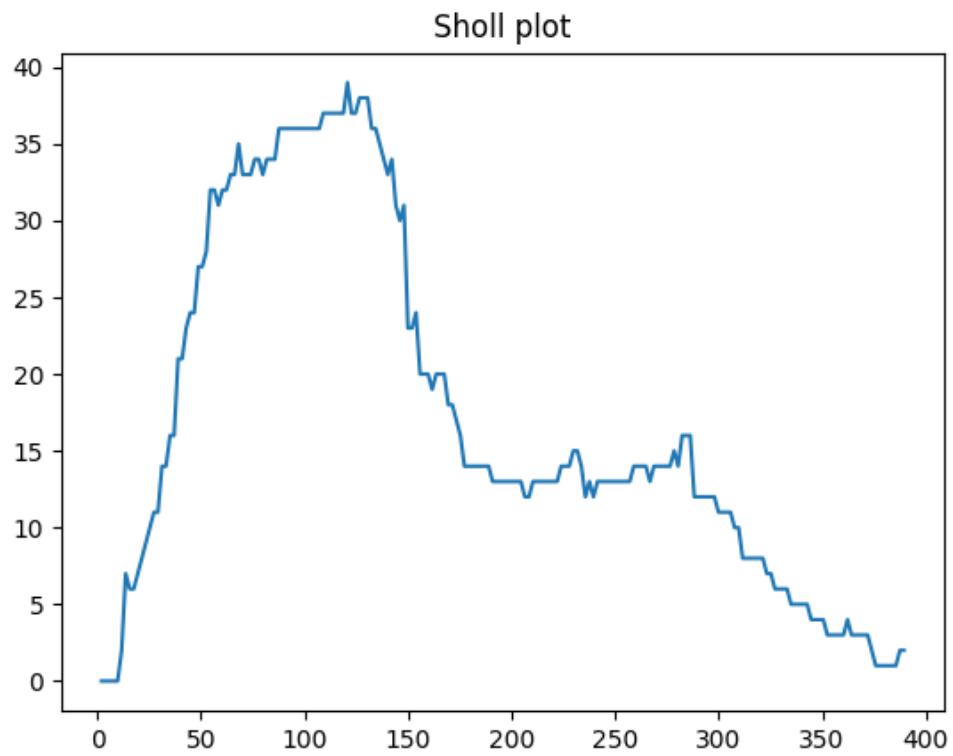




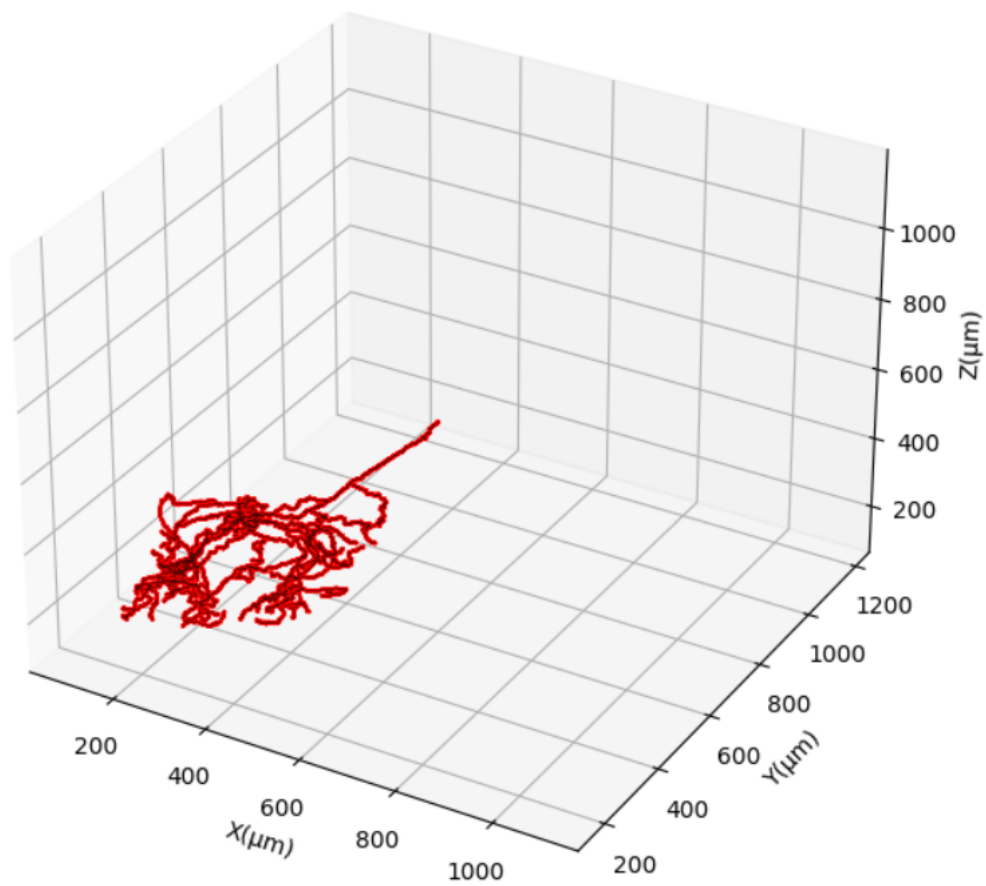
- pyramidal dendrite: 树突分支节点数53
-

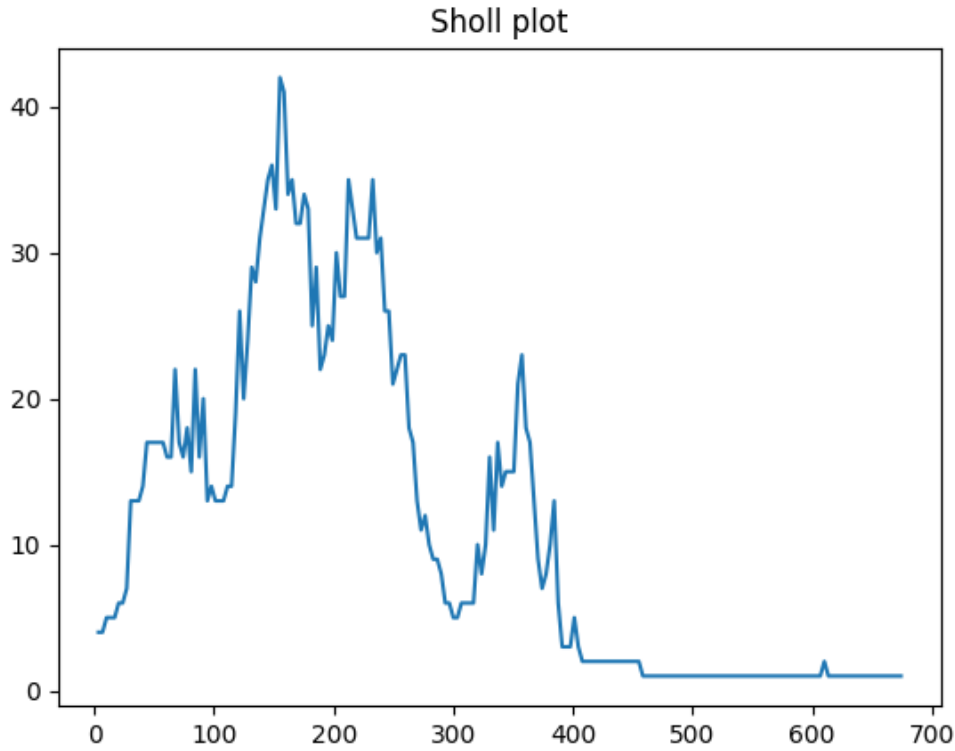


-



- one arbor from larval zebrafish: 分支节点数131，由于该细胞的文件中type一栏均为零，故未对节点类型进行区分。（上述代码片段不直接适用于本文件，需要修改一些参数方可使用。）





第三题

1. 设膜电位稳定在 V_m ，则此时膜两侧正离子净电荷流入与负离子净电荷流入代数和为零（取正电流入为正）。仅考虑带一个单位元电荷的离子，则有如下方程：

○

$$\sum_{i=1}^N P_{M_i^+} [M_i^+]_{out} + \sum_{j=1}^N P_{A_j^-} [A_j^-]_{in} - \sum_{i=1}^N P_{M_i^+} [M_i^+]_{in} p(E \geq -eV_m) - \sum_{j=1}^N P_{A_j^-} [A_j^-]_{out} p(E \geq -eV_m) = 0$$

2. 上述方程中概率 $p(E \geq -eV_m)$ 可以由玻尔兹曼分布给出：

○ $p(E \geq -eV_m) = \frac{1}{k_B T} \int_{-eV_m}^{+\infty} e^{\frac{-E}{k_B T}} dE = e^{\frac{eV_m}{k_B T}}$

3. 方程可化为

○ $e^{\frac{eV_m}{k_B T}} = \frac{\sum_{i=1}^N P_{M_i^+} [M_i^+]_{out} + \sum_{j=1}^N P_{A_j^-} [A_j^-]_{in}}{\sum_{i=1}^N P_{M_i^+} [M_i^+]_{in} + \sum_{j=1}^N P_{A_j^-} [A_j^-]_{out}}$

即为

○ $V_m = \frac{k_B T}{e} \ln \left(\frac{\sum_{i=1}^N P_{M_i^+} [M_i^+]_{out} + \sum_{j=1}^N P_{A_j^-} [A_j^-]_{in}}{\sum_{i=1}^N P_{M_i^+} [M_i^+]_{in} + \sum_{j=1}^N P_{A_j^-} [A_j^-]_{out}} \right)$

4. 对于带多个单位电荷的离子，有：

○

$$\sum_{i=1}^N q_i P_{M_i^{q_i^+}} [M_i^{q_i^+}]_{out} + \sum_{j=1}^N q_j P_{A_j^{q_j^-}} [A_j^{q_j^-}]_{in} - \sum_{i=1}^N q_i P_{M_i^{q_i^+}} [M_i^{q_i^+}]_{in} e^{\frac{q_i V_m}{k_B T}} - \sum_{j=1}^N q_j P_{A_j^{q_j^-}} [A_j^{q_j^-}]_{out} e^{\frac{q_j V_m}{k_B T}} = 0$$

上式不易继续化简。可以发现，Goldman – Hodgkin – Katz方程只适用于一价离子。

(猜想：如果离子通道对电荷的选择性较强，几乎不会让带电量不同的离子通过，那么Goldman – Hodgkin – Katz方程也可以简单地推广到高价离子的情形，只需将式中的 e 换成 q 即可。)

第四题

1. 先不考虑阈值问题，单纯对如下微分方程进行求解

○ $C \frac{dV}{dt} = -\frac{V}{R} + I(t)$ ，其中 $I(t) = Q \sum_{k=-\infty}^{\infty} \delta(t - kT)$

可以解得：

○ $V(t) = \left(\frac{Q}{C} \sum_{k=-\infty}^{\infty} e^{\frac{kT}{RC}} H(t - kT) + A \right) e^{\frac{-t}{RC}}$

其中, $H(x)$ 为单位阶跃函数, A 为待定常数。

2. 考察 $V(t)$, 可以发现其具有如下性质:

- 平移不变性: 将原点平移 kT 个单位长度, 即令 $\tau = t - kT$, $V(\tau)$ 的形式不会改变。
- 稳定性: t 足够大时, $V(t)$ 重复某个固定的周期进行振动。
 - 设当 $t = kT$ 时 $V(kT) = V$, 则经过 T 之后:
 - $V((k+1)T) = Ve^{\frac{-T}{RC}} + \frac{Q}{C}$
 - 一个 T 后 V 改变量 $\Delta V = \frac{Q}{C} - V(1 - e^{\frac{-T}{RC}})$, 定义 $V_\infty = \frac{Q}{C}(1 - e^{\frac{-T}{RC}})^{-1}$
 - 当 $V > V_\infty$ 时, $\Delta V < 0$;
 - 当 $V < V_\infty$ 时, $\Delta V > 0$;
 - 当 $V = V_\infty$ 时, $\Delta V = 0$.
 - 可见 k 足够大时, $V(kT)$ 会稳定在 V_∞ 附近。

3. 由 $V(t)$ 的性质, 可以进一步考察考虑阈值电位 V_{th} 后的情况:

- 如果 $V_{th} \geq V_\infty$, 至多在 k 为负无穷时触发过一次阈值。此处考虑 0 时刻已经经过了无限长的时间, $V(0) = V_\infty$, 之后一直保持稳定振动, 始终未触发阈值。
- 如果 $\frac{Q}{C} \leq V_{th} \leq V_\infty$, 将多次触发阈值。此时总可以取 $V(0) = 0$, 之后电位将经过多次震荡式的增长直到触发阈值, 电位归零, 开始重复循环。触发频率为 $1/nT$, 其中 n 可以通过 ΔV 数列求和求得。
- 如果 $\frac{Q}{C} \geq V_{th}$, 每个 kT 都将触发阈值, 随后电位归零, $V(t)$ 表现为形如 $\{x = kT, y > 0\}$ 的一族直线。触发频率为 $1/T$ 。