

## 4

### Canais Iônicos Estocásticos

#### 4.1

##### Processos Estocásticos e o Modelo de Hodgkin e Huxley

O modelo de Hodgkin e Huxley clássico, macroscópico, tem como fundamento a variação dos valores das condutâncias da membrana, sendo assim, são considerados como processos contínuo e determinístico mas, sabe-se que os processos ligados ao movimento de íons em membrana não são nem contínuos, nem determinísticos, mas sim, discretos e com propriedades que só são explicadas através da probabilidade, ou seja, dos processos estocásticos.

O modelo estocástico parte dos mesmos princípios utilizados pelo modelo de Hodgkin e Huxley clássico. As variáveis  $n$ ,  $m$  e  $h$  presentes no modelo clássico tinham o papel puramente fenomenológico, sem uma interpretação física associada. Para Hodgkin e Huxley essas variáveis adimensionais estavam associadas com as propriedades de ativação e inativação relacionadas ao comportamento das correntes dos íons Sódio e Potássio através da membrana celular. Hoje, essas mesmas variáveis são interpretadas nos mesmos termos de ativação e inativação, porém são relacionadas com o mecanismo de abertura e fechamento do canal.

Assim, a condutividade macroscópica do Canal de Potássio, pode ser vista como resultante do efeito combinado de um grande número de canais microscópicos presentes na membrana celular. Então, é válido imaginar que cada canal iônico possua um mecanismo de abertura que regula o fluxo de íons pelo canal. Esse mecanismo pode ser interpretado como um conjunto de portões que em dada conformação coloca o canal no estado aberto e em outra(as) no estado fechado. Quando todos os portões estiverem no estado permissivo, o canal estará no estado aberto mas, se pelo menos um dos portões estiver no estado não-permissivo, o canal passa para o estado fechado. Dessa forma, a variável  $n$  presente no Canal de Potássio poderia ser interpretada como a probabilidade  $p$  de um dado portão estar no estado permissivo, o que permite uma interpretação física para a quarta potência da variável  $n$  Eq.(3-1) no modelo proposto para corrente do Potássio.

A variabilidade das respostas apresentadas pelos modelos estocásticos podem ser importantes para resolver os problemas de flexibilidade que o modelo de Hodgkin e Huxley determinístico não possui. Entretanto, a simulação estocástica é mais lenta que a integração do modelo de Hodgkin e Huxley determinístico.

O estado de abertura de um dado canal será definido da seguinte forma: adota-se valores para as probabilidades  $p$ ,  $q$ ,  $r$ ,  $t$  e  $s$ , cujos significados são:  $p$ : probabilidade do canal estando fechado, se abrir;  $q$ : probabilidade do canal estando fechado, se inativar;  $r$ : probabilidade do canal estando aberto, se fechar;  $s$ : probabilidade do canal estando aberto, se inativar;  $t$ : probabilidade do canal estando inativado, passar para o estado fechado.

#### 4.2 Canal com Dois Estados de Abertura

Os canais para os íons de Potássio apresentam dois estados cinéticos de abertura: o estado fechado e o estado aberto, denominados canais simples, a taxa de transição de um estado para outro é uma função do potencial transmembrânico, mesmo tendo uma cinética de abertura simples, desempenha um importante papel na determinação do potencial de repouso das células excitáveis, como as células nervosas e do miocárdio (Cru79).

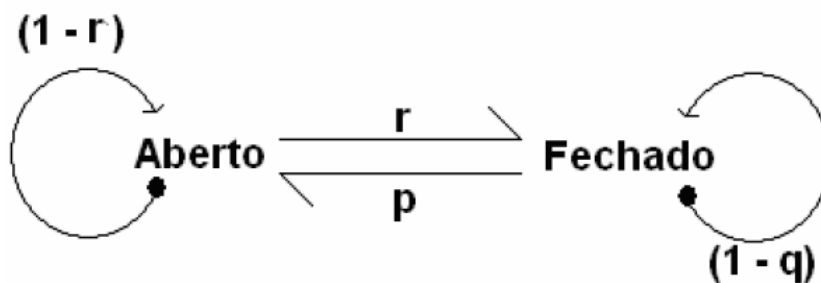


Figura 4.1: A figura mostra as possíveis transições, e suas respectivas probabilidades, entre estados de abertura para o Canal de Potássio dependente da diferença de potencial entre as faces da membrana celular. Figura extraída da referência (Cru79).

Tabela 4.1: A tabela mostra os dois estados de abertura do Canal de Potássio representados pelo gráfico da Fig. (4.1).

	Aberto	Fechado
<i>Aberto</i>	$1 - r$	$p$
<i>Fechado</i>	$r$	$1 - p$

Experimentos com o axônio gigante de lula demonstraram que as probabilidades de transição entre os dois estados de abertura, são dependentes da diferença de potencial a que está submetida a membrana celular. Essa dependência é explicada pela diferença de concentração iônica entre os dois lados da membrana (Cru79).

### 4.3 Canal com Estado Inativado

Existe uma classe de canais iônicos, como os Canais de Sódio presentes no axônio gigante de lula, que apresentam um terceiro estado de abertura: o estado inativado, neste estado não há fluxo de íons pelo canal, porém tem um comportamento distinto do estado fechado (Cru79).

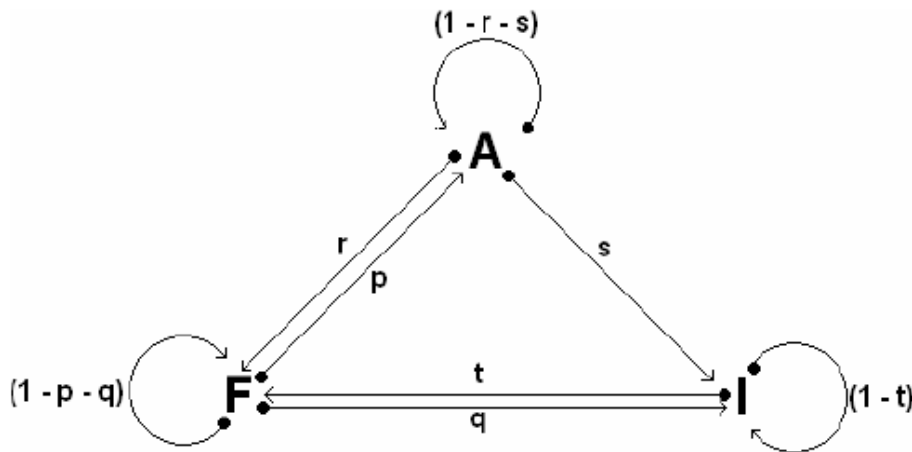


Figura 4.2: A figura mostra as possíveis transições entre estados de abertura e suas respectivas probabilidades para o canal de sódio. Figura extraída da referência (Cru79).

O Sódio, exibe um rápido aumento da condutividade em resposta às variações no potencial transmembrânico, esse processo, denominado de ativação, é imediatamente seguido por um segundo processo que lentamente dirige a condutividade para zero, conhecido como, inativação. Para descrever o comportamento desses canais são necessários modelos que considerem ambas ativação e inativação do canal (Cam08).

É importante observar que não existe a possibilidade do canal passar do estado inativado para o estado aberto, pois experimentos com canais iônicos que possuem estados de inativação, apresentam uma baixa ocorrência deste tipo de mudança de estado de abertura (Cru79).

Tabela 4.2: A tabela mostra a matriz estocástica que representa o gráfico da Fig. (4.2).

	Aberto	Fechado	Inativado
<i>Aberto</i>	$1 - r - s$	$p$	$0$
<i>Fechado</i>	$r$	$1 - p - q$	$t$
<i>Inativado</i>	$s$	$q$	$1 - t$

#### 4.4

#### Equações Estocásticas

Um processo estocástico é um processo aleatório mensurável que evolui no tempo de maneira probabilística, diferentemente do determinístico, que sempre produz os mesmos valores a partir de uma condição inicial. Ao assumir que a variável estocástica  $A$  seja contínua, estamos fazendo uma associação a uma densidade de probabilidade  $\rho(A,t)$ . Assim, a probabilidade de encontrarmos o valor de  $A$  em um instante  $t$  em um intervalo infinitesimal  $(A, A + dA)$  será  $\rho(A,t)dA$  (Lap05).

O processo de evolução não é caracterizado só conhecendo  $\rho(A,t)$  é preciso considerar uma sequência ordenada de tempos como,  $t_0 \leq \dots \leq t_{n-1} \leq t_n$  então,

$$\rho(A_n, t_n; A_{n-1}, t_{n-1}; \dots; A_0, t_0) \quad (4-1)$$

a densidade de probabilidade de encontrar simultaneamente o valor de  $A_n$  no instante  $t_n$ ,  $A_{n-1}$  no instante  $t_{n-1}$  etc. Essa densidade de probabilidade não pode ser deduzida a partir só do conhecimento de  $\rho(A,t)$  porque existe uma correlação entre o que acontece nos instante  $t_1, t_2$ , etc (Lap05).

#### 4.5

#### Processos Markovianos

Um processo Markoviano é um processo estocástico no qual, as probabilidades de eventos futuros dependem apenas do estado instantâneo do sistema. Em outras palavras, num processo Markoviano, a probabilidade de transição tem histórico irrelevante (Pap91).

Assim, seja a  $n$ -ésima ordem da probabilidade de transição  $P_n(A_n, t_n | A_{n-1}, t_{n-1}; \dots; A_0, t_0)$ , definida como a densidade de probabilidade condicional da variável estocástica  $A(t_j)$  assumir o valor de  $A_n$  no instante  $t_n$ , com  $A_j$  adquirindo os valores  $A_{n-1}, A_{n-2}, t_0$ , com  $t_0 < \dots < t_{n-1} < t_n$  (Pap91).

Então, a definição do processo markoviano é tal que,

$$P_n(A_n, t_n | A_{n-1}, t_{n-1}; \dots; A_0, t_0) = P_n(A_n, t_n | A_{n-1}, t_{n-1}), n \geq 1. \quad (4-2)$$

a Eq.(4-2) descreve que a probabilidade de transição de um valor  $A_{n-1}$  em  $t_{n-1}$  para um valor de  $A_n$  em  $t_n$  dependa além de  $A_n; t_n$ , somente do valor de  $A(t_{n-1})$  e não da história prévia do sistema (Lap05).

A partir da definição do processo markoviano temos,

$$\rho_n(A_n; t_n | A_{n-1}; t_{n-1}) = w_n(A_n; t_n | A_{n-1}; t_{n-1}) \rho(A_{n-1}; t_{n-1}), \quad (4-3)$$

a Eq.(4-3) é a densidade de probabilidade conjunta de encontrar  $A_{n-1}$  em  $t_{n-1}$  e  $A_n$  em  $t_n$  é igual a densidade de probabilidade de encontrar  $A_{n-1}$  em  $t_{n-1}$  multiplicada pela probabilidade de uma transição de  $A_{n-1}$  em  $t_{n-1}$  para  $A_n$  em  $t_n$ .

Ao realizarmos um experimento aleatório associamos valores numéricos aos seus resultados e como os eventos variam a cada realização, também variarão os valores numéricos à eles associados. É conveniente definirmos uma função que associa cada valor da variável aleatória a um parâmetro que representa o evento realizado, constituindo assim uma função aleatória. Se este parâmetro é o tempo a variável aleatória é denominada variável estocástica (Tom01).

Um processo estocástico em que a probabilidade de que a variável estocástica tome determinado valor em dado instante dependa somente do valor que a mesma tomou no instante imediatamente anterior é denominado processo markoviano e o conjunto de valores obtidos pela variável estocástica em dado intervalo de tempo constitui uma cadeia de Markov (Tom01).

Assim, dada a definição de probabilidade condicional,

$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)} \Rightarrow P(A \cap B) = P(A|B).P(B) \quad (4-4)$$

generalizando a Eq.(4-4) ficamos com,

$$P(A_1 \cap A_2 \dots \cap A_n) = P(A_1).P(A_2|A_1).P(A_3|A_1A_2) \dots P(A_n|A_1A_2 \dots A_{n-1}) \quad (4-5)$$

A Eq.(4-5), pode ser escrita como,

$$P(A_1 \cap A_2 \dots \cap A_n) = P(A_1).P(A_2|A_1).P(A_3|A_2) \dots P(A_n|A_{n-1}) \quad (4-6)$$

Para um processo markoviano temos,

$$P(A_n|A_1A_2\dots A_{n-1}) = P(A_n|A_{n-1}) \quad (4-7)$$

ou seja, um processo markoviano fica completamente definido pelas probabilidades condicionais.

Então, a probabilidade de ocorrência de dado evento  $\mathbf{A}$  é dada por,

$$P(A) = \sum_{k=1}^n P(A|B_k)P(B_k) \quad (4-8)$$

Para um canal iônico que possua  $n$  estados cinéticos de abertura  $G$  distintos que variam com o tempo, isto é,

$$G = G(t) \quad (4-9)$$

assim, podemos escrever a Eq.(4-8) como,

$$P[G(\tau) = i] = \sum_{j=1}^n \{P[G(\tau) = i|G(\tau - 1) = j]P[G(\tau - 1) = j]\} \quad (4-10)$$

## 4.6

### Equação Mestra

A equação mestra vai além do tratamento de Fokker-Planck, ela governa a evolução temporal dos processos estocásticos markovianos. Para encontrarmos a equação mestra, partiremos da condição natural do processo markoviano (Sal08).

De acordo com a Eq.(4-10) sabemos que,

$$P[G(\tau) = i] = \sum_{j=1}^n \{P[G(\tau) = i|G(\tau - 1) = j]P[G(\tau - 1) = j]\} \quad (4-11)$$

As transições que ocorrem em um intervalo de tempo  $\tau$  são,

$$T(i, j) = \tau W(i, j) \quad (4-12)$$

onde  $W(i, j)$  é a taxa de transição iônica e  $\tau$  é o intervalo em que as transições

ocorrem. Para  $i \neq j$  temos,

$$\sum_{i=1}^n T(i, j) = \sum_{\substack{i=1 \\ i \neq j}}^n T(i, j) + T(i, i) = 1 \quad (4-13)$$

onde  $n$  refere-se aos estados de abertura do canal.

Escrevendo  $T_{ii}$  como,

$$T_{ii} = 1 - \tau \sum_{\substack{i=1 \\ i \neq j}}^n W_{ij} = 1 \quad (4-14)$$

Reescrevendo a Eq.(4-11) e combinando com as transições que ocorrem em um intervalo de tempo  $\tau$  Eqs.[(4-12) e (4-14)], encontramos a Eq.(4-15).

$$\begin{aligned} P[G(\tau) = i] &= \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^n P[G(\tau) = i | G(\tau - 1) = j] P[G(\tau - 1) = j] \\ &+ P[G(\tau) = i | G(\tau - 1) = i] P[G(\tau - 1) = i] \end{aligned} \quad (4-15)$$

Resolvendo a Eq.(4-15) encontramos,

$$\begin{aligned} P[G(\tau) = i] - P[G(\tau - 1) = i] &= \tau \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^n W(i, j) P[G(\tau - 1) = j] \\ &- \tau \sum_{\substack{i=1 \\ i \neq j}}^j W(i, j) P[G(\tau - 1) = i] \end{aligned} \quad (4-16)$$

Dividindo ambos os termos da Eq.(4-16) por  $\tau$  e tomando o limite  $\tau \rightarrow 0$  temos,

$$\frac{dP}{dt} = \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^n \{W(i, j) P[G(\tau - 1) = j] - W(j, i) P[G(\tau - 1) = i]\} \quad (4-17)$$

a Eq.(4-17) é denominada de Equação Mestra para processos markovianos, ela representa a evolução temporal das probabilidades de transição em termos das taxas de transição  $W(m, n)$  (Tom01).

Esses resultados são gerais e podem ser particularizados para três classes de processos markovianos:

- a) tempo discreto e estado discreto (cadeia de Markov);
- b) tempo contínuo e estado discreto;
- c) tempo contínuo e estado contínuo.

Um processo markoviano é estacionário, ou de estado estável, quando a

probabilidade de transição depende apenas do intervalo  $\Delta t$  e não do instante  $t$ . É importante observar que a estacionaridade de um processo depende apenas das propriedades do processo (Pap91).