

Redes de Hopfield Quaterniônicas

Aluno: Fidelis Zanetti de Castro, Ms.C.

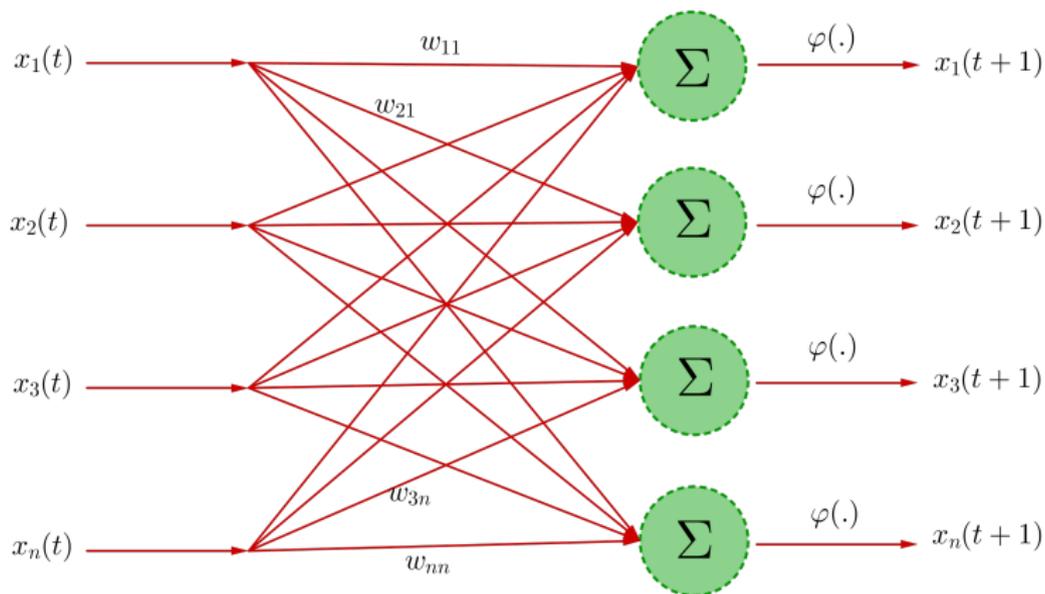
Orientador: Marcos Eduardo Ribeiro do Valle Mesquita, Ph.D.

IMECC – UNICAMP

20 de março de 2015

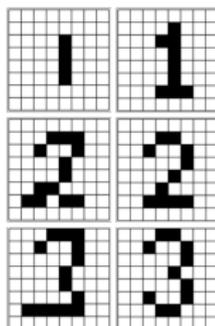
A rede de Hopfield Clássica

- A rede neural de Hopfield é um caso particular de rede recorrente, em que o espaço de estados é discreto (rede neural de primeira geração).



A rede de Hopfield Clássica

- Ela pode ser utilizada para implementar uma memória associativa não linear (endereçada por conteúdo).
- Formalmente, uma memória associativa (AM) corresponde a uma aplicação \mathcal{M} , chamada *aplicação associativa*, tal que $\mathcal{M}(\mathbf{u}^\xi) = \mathbf{u}^\xi$ para todo $\xi = 1, \dots, p$. Além disso, deseja-se que uma AM exiba alguma tolerância a ruído no sentido que $\mathcal{M}(\mathbf{x}) = \mathbf{u}^\xi$ sempre que \mathbf{x} corresponder a uma versão corrompida ou distorcida de \mathbf{u}^ξ .



A rede de Hopfield Clássica

- O modelo da rede neural de Hopfield utiliza como unidade de processamento básica o neurônio de MCCULLOCH & PITTS (1943).
- Em geral, neste tipo de rede não há auto-alimentação, ou seja, a saída de um neurônio alimenta todos os outros neurônios, exceto ele mesmo.
- Em termos matemáticos, uma rede de Hopfield com n neurônios e sem auto-alimentação define recursivamente uma sequência de vetores binários $\mathbf{x}(0), \mathbf{x}(1), \mathbf{x}(2), \dots$ em $\{-1, +1\}^n$ por meio da seguinte equação:

$$x_j(t+1) = \text{sgn} \left(\sum_{k \neq j} w_{jk} x_k(t) \right), \quad \forall j = 1, \dots, n$$

- Na equação acima, $\mathbf{x}(0) = [x_1, \dots, x_n]^T \in \{-1, +1\}^n$ é um estado inicial e $t = 0, 1, \dots$

A rede de Hopfield Clássica

- O número w_{jk} representa o peso da k -ésima conexão sináptica do j -ésimo neurônio.
- Na rede de Hopfield, a função sinal é avaliada no número $v_j(t) = \sum_{k \neq j} w_{jk} x_k(t)$, com $j = 1, \dots, n$, que é denominado *potencial de ativação do j -ésimo neurônio no instante t* .
- Tem-se o seguinte:

$$\text{sgn}(v_j(t)) = \begin{cases} +1, & v_j(t) > 0, \\ x_j(t), & v_j(t) = 0, \\ -1, & v_j(t) < 0. \end{cases} \quad (1)$$

A rede de Hopfield Clássica

- Quando a rede de Hopfield é usada para implementar uma memória associativa, as conexões sinápticas w_{jk} são originalmente determinadas da seguinte forma: Dado um conjunto de vetores $\{\mathbf{u}^1, \dots, \mathbf{u}^p\}$, em que $\mathbf{u}^\xi = [u_1^\xi, \dots, u_n^\xi]^T$ com $u_i^\xi \in \{-1, +1\}^n$, define-se

$$w_{jk} = \begin{cases} \sum_{\xi=1}^p u_j^\xi u_k^\xi, & i \neq j \\ 0, & i = j, \end{cases} \quad (2)$$

para todo $i, j = 1, \dots, n$.

- A regra definida em (2) é referida como *armazenamento por correlação* ou *aprendizado de Hebb* sem auto-alimentação.
- A seguinte equação fornece uma função energia para a rede de Hopfield:

$$E(\mathbf{x}) = -\frac{1}{2} \sum_{j=1}^n \sum_{k=1}^n x_j w_{jk} x_k, \quad \forall \mathbf{x} \in \{-1, +1\}^n. \quad (3)$$

Conceitos básicos sobre os quatérnios

- Os quatérnios foram introduzidos pelo irlandês *William Rowan Hamilton* na sua obra *Álgebra dos quatérnios* em meados do século XIX.
- São números que podem ser escritos na forma $q = q_0 + q_1\mathbf{i} + q_2\mathbf{j} + q_3\mathbf{k}$ onde \mathbf{i} , \mathbf{j} e \mathbf{k} são três tipos de números imaginários (unidades hiperimaginárias) que satisfazem $\mathbf{i}^2 = \mathbf{j}^2 = \mathbf{k}^2 = \mathbf{ijk} = -1$.
- A álgebra dos quatérnios é a única álgebra associativa e divisional que pode ser definida ao lado da álgebra dos reais e dos complexos.
- Um quatérnio pode ser visto como uma quádrupla de números reais, isto é, $q = (q_0, q_1, q_2, q_3)$.

Conceitos básicos sobre os quatérnios

- Note que $\mathbf{1}, \mathbf{i}, \mathbf{j}, \mathbf{k}$ formam uma base para o conjunto dos quatérnios, que é comumente denotado por \mathbb{H} .
- Um quatérnio também pode ser escrito na forma $q = q_0 + \vec{q}$, onde q_0 e \vec{q} são chamados, respectivamente, parte real e parte vetorial de q .
- As partes real e vetorial de um quatérnio também podem ser denotadas por $Re\{q\} := q_0$ e $Ve\{q\} := \vec{q}$.
- A soma $p + q$ de dois quatérnios $p = p_0 + p_1\mathbf{i} + p_2\mathbf{j} + p_3\mathbf{k}$ e $q = q_0 + q_1\mathbf{i} + q_2\mathbf{j} + q_3\mathbf{k}$ é o quatérnio obtido pela adição das suas componentes:

$$p + q = (p_0 + q_0) + (p_1 + q_1)\mathbf{i} + (p_2 + q_2)\mathbf{j} + (p_3 + q_3)\mathbf{k}$$

Conceitos básicos sobre os quatérnios

- O produto pq de dois quatérnios $p = p_0 + \vec{p}$ e $q = q_0 + \vec{q}$ é o quatérnio dado por:

$$pq = p_0q_0 - \vec{p} \cdot \vec{q} + p_0\vec{q} + q_0\vec{p} + \vec{p} \times \vec{q}$$

Note que o produto de dois quatérnios não é comutativo.

- O conjugado e a norma de um quatérnio q são definidos respectivamente por: $\bar{q} = q_0 - \vec{q}$ e $\|q\| = \sqrt{\bar{q}q} = \sqrt{q_0^2 + q_1^2 + q_2^2 + q_3^2}$
- Um quatérnio q é dito unitário quando $\|q\| = 1$. Denotamos por \mathbb{S} o conjunto de todos os quatérnios unitários, isto é:

$$\mathbb{S} = \{q \in \mathbb{H} : \|q\| = 1\}$$

- Perceba que \mathbb{S} pode ser visto como uma hipersfera unitária em \mathbb{R}^4 .

Conceitos básicos sobre os quatérnios

- Para um número complexo $z = a + bi$, o seu argumento principal é dado pela função $\text{atan2}(b, a)$. Temos $\text{atan2}(b, a) = \arg(a + bi)$, onde $-\pi < \text{atan2}(b, a) \leq \pi$.
- Similarmente, para um quatérnio $q = a + bi + cj + dk$, temos três argumentos principais: $\arg_{\mathbf{i}} = \text{atan2}(b, a)$, $\arg_{\mathbf{j}} = \text{atan2}(c, a)$ e $\arg_{\mathbf{k}} = \text{atan2}(d, a)$.
- Um quatérnio q pode ser alternativamente expresso usando a sua representação ângulo-fase:

$$q = \|q\| e^{i\phi} e^{k\psi} e^{j\theta}, \quad \phi \in [-\pi, \pi), \theta \in [-\frac{\pi}{2}, \frac{\pi}{2}), \psi \in [-\frac{\pi}{4}, \frac{\pi}{4}) \quad (4)$$

- Os números imaginários \mathbf{i} , \mathbf{j} e \mathbf{k} podem ser computados usando a fórmula de Euler: $e^{i\phi} = \cos(\phi) + i\text{sen}(\phi)$, $e^{k\psi} = \cos(\psi) + k\text{sen}(\psi)$ e $e^{j\theta} = \cos(\theta) + j\text{sen}(\theta)$.

Uma representação ângulo-fase para um quatérnio

Teorema

Cada quatérnio q pode ser representado na forma

$$q = \|q\| e^{i\phi} e^{k\psi} e^{j\theta}, \quad \phi \in [-\pi, \pi), \theta \in [-\frac{\pi}{2}, \frac{\pi}{2}), \psi \in [-\frac{\pi}{4}, \frac{\pi}{4}) \quad (5)$$

- Necessitamos de dois lemas para provar o teorema.

Lema 1

Seja $q = a + bi + cj + dk$ um quatérnio e \mathbb{M} um mapeamento do conjunto dos quatérnios no conjunto das matrizes reais 3×3 dado por:

$$\mathbb{M}(q) = \begin{bmatrix} a^2 + b^2 - c^2 - d^2 & 2(bc - ad) & 2(bd + ac) \\ 2(bc + ad) & a^2 - b^2 + c^2 - d^2 & 2(cd - ab) \\ 2(bd - ac) & 2(cd + ab) & a^2 - b^2 - c^2 + d^2 \end{bmatrix}$$

Então: $\mathbb{M} : \{q \in \mathbb{H} : \|q\| = 1\} \rightarrow SO(3)$ é um homomorfismo entre grupos SOBREJETIVO.

Uma representação ângulo-fase para um quatérnio

Lema 2

Sejam q_1 e q_2 quatérnios unitários tais que $\mathbb{M}(q_1) = \mathbb{M}(q_2)$. Então, $q_1 = q_2$ ou $q_1 = -q_2$.

- Vamos agora demonstrar o teorema.
- Todo quatérnio q pode ser reescrito na forma $q = \|q\|r$, onde r é um quatérnio unitário.
- Cada r possui uma matriz de rotação $R = \mathbb{M}(r)$ associada a ele.
- Podemos escrever $R = R_x(2\phi)R_z(2\psi)R_y(2\theta)$, onde R_x , R_z e R_y são as rotações em torno dos eixos coordenados dados em cada índice e 2ϕ , 2ψ e 2θ são denominados *ângulos de Euler*.
- Sendo $q_1 = e^{i\phi}$, $q_2 = e^{j\theta}$ e $q_3 = e^{k\psi}$ verifica-se que $R(q_1) = R_x(2\phi)$, $R(q_2) = R_y(2\theta)$ e $R(q_3) = R_z(2\psi)$.

Uma representação ângulo-fase para um quatérnio

- Como \mathbb{M} é um homomorfismo entre grupos temos $\mathbb{M}(q_1)\mathbb{M}(q_3)\mathbb{M}(q_2) = \mathbb{M}(q_1q_3q_2) = \mathbb{M}(r)$.
- Do lema 2 temos que $r = q_1q_3q_2$ ou $r = -q_1q_3q_2$.
- Assim, obtemos $q = \pm \|q\| e^{i\phi} e^{k\psi} e^{j\theta}$.
- Podemos eliminar o sinal “menos” trocando ϕ por $\phi + \pi$.
- Vamos agora determinar os intervalos mínimos de variação dos ângulos ϕ , ψ e θ de modo que possamos representar um quatérnio q , mas basta fazermos isto para r .

Uma representação ângulo-fase para um quatérnio

- Vamos construir a matriz de Rodriguez $R = \mathbb{M}(r)$, mas usando a relação $\mathbb{M}(r) = R_x(2\phi)R_z(2\psi)R_y(2\theta)$:

$$\begin{pmatrix} \cos(2\psi)\cos(2\theta) & -\text{sen}(2\psi) & \cos(2\psi)\text{sen}(2\theta) \\ \cos(2\phi)\text{sen}(2\psi)\cos(2\theta) + \text{sen}(2\psi)\text{sen}(2\theta) & \cos(2\phi)\cos(2\psi) & \cos(2\phi)\text{sen}(2\psi)\text{sen}(2\theta) - \text{sen}(2\psi)\cos(2\theta) \\ \text{sen}(2\phi)\text{sen}(2\psi)\cos(2\theta) - \cos(2\psi)\text{sen}(2\theta) & \text{sen}(2\phi)\cos(2\psi) & \text{sen}(2\phi)\text{sen}(2\psi)\text{sen}(2\theta) + \cos(2\psi)\cos(2\theta) \end{pmatrix}$$

- Analisando o elemento R_{12} da matriz obtemos:

$$-\text{sen}(2\psi) = 2(bc - ad) \Rightarrow \psi = -\frac{\arcsen[2(bc - ad)]}{2}$$

- Portanto, $\psi \in \left[-\frac{\pi}{4}, \frac{\pi}{4}\right]$.
- As análises dos outros ângulos ocorrem de modo similar. Uma observação para essas análises é que elas devem ser feitas em três casos: $\psi \in \left] -\frac{\pi}{4}, \frac{\pi}{4} \right[$, $\psi = -\frac{\pi}{4}$ e $\psi = \frac{\pi}{4}$.

Rede de Hopfield com neurônios multiestados

- Cada vetor do conjunto de memórias fundamentais é um vetor com entradas quaterniônicas.
- O estado u_p de um neurônio da rede, com $\|u_p\| = 1$ é dado por

$$u_p = e^{i\phi_p} e^{k\psi_p} e^{j\theta_p}.$$

- Podemos reescrever u_p numa notação mais compacta fazendo $e^{i\phi_p} = q^{(\phi)}$, $e^{k\psi_p} = q^{(\psi)}$ e $e^{j\theta_p} = q^{(\theta)}$:

$$u_p = q^{\phi_p} q^{\psi_p} q^{\theta_p}.$$

- O potencial de ativação de um neurônio p é dado por:

$$h_p(t) = \sum_q w_{pq} u_q(t) = \sum_q w_{pq} e^{i\phi_q} e^{k\psi_q} e^{j\theta_q} = \sum_q w_{pq} q^{(\phi_q)}(t) q^{(\psi_q)}(t) q^{(\theta_q)}(t)$$

Rede de Hopfield com neurônios multiestados

- Como função de ativação neste modelo usamos a função sinal quaterniônica, representada por $qsign(u)$ e dada por:

$$qsign(u) = csign_A(q^{(\phi)}) csign_B(q^{(\psi)}) csign_C(q^{(\theta)})$$

- A função $csign_A(q^{(\phi)})$ é a imagem da função sinal-complexa aplicada ao número complexo $q^{(\phi)}$ e é dada por:

$$csign_A(q^{(\phi)}) = \begin{cases} -e^0, & -\pi \leq \arg(q^{(\phi)}) < -\pi + \phi_0 \\ -e^{i\phi_0}, & -\pi + \phi_0 \leq \arg(q^{(\phi)}) < -\pi + 2\phi_0 \\ \dots & \dots \\ -e^{i(A-1)\phi_0}, & -\pi + (A-1)\phi_0 \leq \arg(q^{(\phi)}) < -\pi + A\phi_0, \end{cases} \quad (6)$$

onde $\phi_0 = \frac{2\pi}{A}$.

Rede de Hopfield com neurônios multiestados

- A função $c\text{sign}_B(q^{(\psi)})$ é a imagem da função sinal-complexa aplicada ao número complexo $q^{(\psi)}$ e é dada por:

$$c\text{sign}_B(q^{(\psi)}) = \begin{cases} e^{k \cdot (\frac{-\pi}{4})}, & \frac{-\pi}{4} \leq \arg(q^{(\psi)}) < \frac{-\pi}{4} + \psi_0 \\ \dots & \dots \\ e^{k(\frac{-\pi}{4} + (B-1)\psi_0)}, & \frac{-\pi}{4} + (B-1)\psi_0 \leq \arg(q^{(\psi)}) < \frac{-\pi}{4} + B\psi_0, \end{cases} \quad (7)$$

onde $\psi_0 = \frac{\pi}{2B}$.

- A função $c\text{sign}_C(q^{(\theta)})$ é a imagem da função sinal-complexa aplicada ao número complexo $q^{(\theta)}$ e é dada por:

$$c\text{sign}_C(q^{(\theta)}) = \begin{cases} e^{j \cdot (\frac{-\pi}{2})}, & \frac{-\pi}{2} \leq \arg(q^{(\theta)}) < \frac{-\pi}{2} + \theta_0 \\ \dots & \dots \\ e^{j(\frac{-\pi}{2} + (C-1)\theta_0)}, & \frac{-\pi}{2} + (C-1)\theta_0 \leq \arg(q^{(\theta)}) < \frac{-\pi}{2} + C\theta_0, \end{cases} \quad (8)$$

onde $\theta_0 = \frac{\pi}{C}$.

Rede de Hopfield com neurônios multiestados

- Postas essas definições, o estado do neurônio p no instante $t + 1$ é dado por:

$$u_p(t + 1) = q \text{sign}(h_p(t))$$

- Os neurônios devem ser atualizados de modo assíncrono com a condição que $q^{(\phi)}$, $q^{(\psi)}$, $q^{(\theta)}$ de um neurônio nunca sejam ativados simultaneamente.
- No caso de termos N neurônios, a função energia da rede é definida por:

$$E(t) = -\frac{1}{2} \sum_{p=1}^N \sum_{q=1}^N u_p^*(t) w_{pq} u_q(t),$$

com $w_{pq} = w_{qp}^*$ e $E = E^*$ e $w_{pp} \geq 0$.

Rede de Hopfield com neurônios multiestados

- Com a atualização apenas do r -ésimo neurônio da rede (e sem atualizar os três argumentos simultaneamente) obtemos:

$$u_p(t+1) = \begin{cases} q^{(\phi_p)}(t)q^{(\psi_p)}(t)q^{(\theta_p)}(t) = u_p(t), & p \neq r \\ q^{(\phi_p)}(t)q^{(\psi_p)}(t+1)q^{(\theta_p)}(t+1) \\ \quad \text{ou} \\ q^{(\phi_p)}(t+1)q^{(\psi_p)}(t+1)q^{(\theta_p)}(t), & p = r. \end{cases}$$