

Equações de Campo Médio

March 10, 2014

O Modelo

Queremos descrever a interação de dois grupos de agentes que trocam informação sobre duas possíveis questões. Sejam $\omega^\mu = \{\omega_r^\mu\}$ com $\mu \in \{1, 2\}$ e $r \in \{1, \dots, N_\mu\}$ as configurações dos grupos 1 e 2, com $\omega_r^\mu \in \mathbb{R}^D$ o vetor cognitivo do agente r do grupo μ para algum D , e N^μ o número de agentes no grupo μ . Vamos denotar a configuração global por $\underline{\omega} = \omega^1 \cup \omega^2$. Para representar os dois assuntos discutidos, considere os vetores $x^1, x^2 \in \mathbb{R}^D$ e considere que todos os vetores estão normalizados, ou seja, $|\omega_r^\mu| = |x^\rho| = 1$. A informação que um agente passa (recebe) sobre um dos assuntos é definida pelo produto escalar entre seu vetor cognitivo e o dado assunto. Sejam, portanto, os campos $h_r^{\mu, \rho} = \omega_r^\mu \cdot x^\rho$.

A troca de informação é tal que os agentes tentam minimizar os "erros" que cometem em relação com seus vizinhos. A dinâmica resultante pode ser vista como uma descida pelo gradiente de uma função "Energia" do sistema. A evolução de um agente quando recebe um exemplo é dada pela equação

$$\omega_r^\mu(t+1) = \omega_r^\mu(t) + \eta F(h_r^{\mu, \rho}, \sigma, x^\rho) \sigma x^\rho \quad (1)$$

onde F é a função de modulação, σ é a opinião do interlocutor sobre o assunto x^ρ no instante t . Podemos escrever a função de modulação como o gradiente de um potencial $F = -\nabla V$, com

$$V_{rs}^{\mu\nu, \rho} = -\frac{1+\delta}{2} h_r^{\mu, \rho} h_s^{\nu, \rho} + \frac{1-\delta}{2} |h_r^{\mu, \rho} h_s^{\nu, \rho}| \quad (2)$$

Esse potencial assegura que a função de modulação dá um peso $\delta \in [0, 1]$ para informação corroborativa e peso 1 para novidade, ou seja, os agentes aprendem mais quando discordam do que quando concordam e, dado que eles aprendem no sentido de corrigir os erros, espera-se que num cenário em que existe apenas um assunto e um grupo, o consenso seja

atingido como função do parâmetro δ . Esse potencial é interpretado como o custo da discordância entre os agentes r e s dos grupos μ e ν sobre o assunto ρ . Podemos simplificar um pouco definindo o custo da discordância sobre todos os assuntos entre dois agentes fazendo

$$V_{rs}^{\mu\nu} = \sum_{\rho=1,2} V_{rs}^{\mu\nu,\rho} \quad (3)$$

Com isso, podemos escrever o custo total da discordância na sociedade como sendo a soma dos custos entre cada agente. Mas queremos estudar a diferença entre os grupos então vamos criar parâmetros que distinguem as interações intra-grupo e inter-grupos. Sejam $J > 0$ e $K > 0$ as escalas de energia da interação entre indivíduos de grupos distintos e entre indivíduos de mesmo grupo, respectivamente. A energia total do sistema é dada pelo hamiltoniano

$$\mathcal{H} = -\frac{J}{2N} \sum_{\mu \neq \nu} \sum_{rs} V_{rs}^{\mu\nu} + \frac{K}{2N} \sum_{\mu=\nu} \sum_{r \neq s} V_{rs}^{\mu\nu} \quad (4)$$

onde $N = N^1 + N^2$ é o número total de agentes. Note que esse hamiltoniano penaliza a discordância entre agentes de um mesmo grupo a concordância entre agentes de grupos diferentes. Desse modo, esperamos que no equilíbrio, haja dois grupos bem formados do ponto de vista das opiniões.

É razoável supor que o valor esperado do hamiltoniano seja uma informação relevante, de modo que, por máxima entropia, a probabilidade de observar uma certa configuração $\underline{\omega}$ é dada pela distribuição de Boltzmann

$$P(\underline{\omega}) = \frac{1}{Z} e^{-\beta \mathcal{H}}$$

com $Z = \sum_{\underline{\omega}} e^{-\beta \mathcal{H}}$ a função de partição.

Campo Médio

Para prosseguir, vamos tentar uma aproximação de campo médio para o sistema. Isso é feito a partir da aproximação da distribuição de probabilidades P dada acima por uma família de distribuições que se fatora entre agentes independentes. Isto é, queremos aproximar $P \approx P_{MF} = \prod_{\mu,r} P_r^\mu$. A melhor aproximação possível para essa família de distribuições é aquela que minimiza a divergência de Kullback-Liebler entre P e P_{MF} , definida por

$$S[P_{MF}||P] = - \int d\mu(\underline{\omega}) P_{MF} \ln \left(\frac{P_{MF}}{P} \right) - \sum_{\mu,r} \lambda_r^\mu \langle P_r^\mu - 1 \rangle_{\omega_r^\mu} - \beta \langle P_{MF} \mathcal{H} - E \rangle_{\underline{\omega}} \quad (5)$$

onde as constantes λ e β representam os vínculos de normalização e valor esperado do hamiltoniano. Vamos tomar variações de $S[P_{MF}||P]$ em relação a P_r^μ . Vamos ver como a S se fatora em termos dessas distribuições

$$\begin{aligned}
S[P_{MF}||P] &= - \int d\mu(\underline{\omega}) P_{MF} \ln \left(\frac{P_{MF}}{P} \right) - \sum_{\mu,r} \lambda_r^\mu \langle P_r^\mu - 1 \rangle_{\omega_r^\mu} - \beta \langle P_{MF} \mathcal{H} - E \rangle_{\underline{\omega}} \\
&= - \int \prod_{\mu,r} d\mu(\omega_r^\mu) P_r^\mu \ln \left(\frac{\prod_{\mu,r} P_r^\mu}{P} \right) \\
&\quad - \sum_{\mu,r} \lambda_r^\mu \left[\int d\mu(\omega_r^\mu) P_r^\mu - 1 \right] \\
&\quad - \beta \left[\int \prod_{rs} d\mu(\omega_r^\mu) d\mu(\omega_s^\nu) P_r^\mu P_s^\nu \mathcal{H} - E \right] \\
&= - \sum_{\mu,r} \int d\mu(\omega_r^\mu) P_r^\mu \ln \left(\frac{P_r^\mu}{P} \right) \\
&\quad - \sum_{\mu,r} \lambda_r^\mu \left[\int d\mu(\omega_r^\mu) P_r^\mu - 1 \right] \\
&\quad - \beta \left[\sum_{\mu\nu} \sum_{rs} \int d\mu(\omega_r^\mu) d\mu(\omega_s^\nu) P_r^\mu P_s^\nu A_{rs}^{\mu\nu} V_{rs}^{\mu\nu} - E \right]
\end{aligned} \tag{6}$$

onde $A_{rs}^{\mu\nu} = \frac{K}{N} \delta_{\mu\nu} (1 - \delta_{rs}) - \frac{J}{N} (1 - \delta_{\mu\nu})$ discrimina agentes num mesmo grupo de agentes em grupos diferentes. Agora, tomando variações $\frac{\delta S}{\delta P_r^\mu} = 0$ termos

$$\begin{aligned}
0 &= \frac{\delta S}{\delta P_r^\mu} \\
&= 1 - \ln P_r^\mu - \lambda_r^\mu - \beta \sum_{s,\nu} A_{rs}^{\mu\nu} \int d\mu(\omega_s^\nu) P_s^\nu V_{rs}^{\mu\nu} \\
&\implies P_r^\mu \propto \exp \left(-\beta \sum_{s,\nu} A_{rs}^{\mu\nu} \int d\mu(\omega_s^\nu) P_s^\nu V_{rs}^{\mu\nu} \right)
\end{aligned} \tag{7}$$

Com isso, basta integrar $V_{rs}^{\mu\nu}$ para determinar as distribuição de campo médio do sistema. Vejamos como podemos lidar com isso. Chamando $D\omega_s^\nu = d\mu(\omega_s^\nu)$, temos

$$\begin{aligned}
\int D\omega_s^\nu V_{rs}^{\mu\nu} &= \\
&= \int D\omega_s^\nu \sum_\rho \left[-\frac{1+\delta}{2} h_r^{\mu,\rho} h_s^{\nu,\rho} + \frac{1-\delta}{2} |h_r^{\mu,\rho} h_s^{\nu,\rho}| \right] \\
&= \sum_\rho \int D\omega_s^\nu \left[-\frac{1+\delta}{2} h_r^{\mu,\rho} h_s^{\nu,\rho} + \frac{1-\delta}{2} |h_r^{\mu,\rho} h_s^{\nu,\rho}| \right] \\
&= \sum_\rho \left[-\frac{1+\delta}{2} h_r^{\mu,\rho} m_\nu^\rho + \frac{1-\delta}{2} |h_r^{\mu,\rho} r_\nu^\rho| \right]
\end{aligned} \tag{8}$$

onde definimos os parâmetros de ordem

$$m_\nu^\rho = \int d\mu (\omega_s^\nu) P_r^\nu \omega_s^\nu \cdot x^\rho \tag{9}$$

$$r_\nu^\rho = \int d\mu (\omega_s^\nu) P_r^\nu |\omega_s^\nu \cdot x^\rho| \tag{10}$$

Note que, visto que estamos trabalhando com dois assuntos e dois grupos, temos 8 parâmetros de ordem no total. Note também que a dependência dos parâmetros de ordem sobre o subíndice, que representa o índice dos agentes, foi removido sobre a hipótese de homogeneidade da distribuição de campo médio. Ou seja, os agentes não são necessariamente idênticos, mas são identicamente distribuídos.

Agora a integral de $V_{rs}^{\mu\nu}$ pode ser reescrita em termos dos parâmetros de ordem:

$$\begin{aligned}
\sum_{\mu\nu} \sum_{rs} A_{rs}^{\mu\nu} \int D\omega_s^\nu V_{rs}^{\mu\nu} &= \\
&= \sum_{\mu\nu} \sum_{rs} A_{rs}^{\mu\nu} \sum_\rho \left[-a h_r^{\mu,\rho} m_\nu^\rho + b |h_r^{\mu,\rho} r_\nu^\rho| \right] \\
&= \sum_\rho \left[-a \left(\frac{K(N^\mu - 1)}{2N} \right) h_r^{\mu,\rho} m_\mu^\rho + b \left(\frac{K(N^\mu - 1)}{2N} \right) |h_r^{\mu,\rho} r_\mu^\rho| \right. \\
&\quad \left. - a \left(-\frac{JN^\nu}{2N} \right) h_r^{\mu,\rho} m_\nu^\rho + b \left(-\frac{JN^\nu}{2N} \right) |h_r^{\mu,\rho} r_\nu^\rho| \right] \\
&= -a \left(\frac{K(N^\mu - 1)}{2N} - \frac{JN^\nu}{2N} \right) h_r^{\mu,\rho} m_\mu^\rho \\
&\quad + b \left(\frac{K(N^\mu - 1)}{2N} - \frac{JN^\nu}{2N} \right) |h_r^{\mu,\rho} r_\mu^\rho|
\end{aligned} \tag{11}$$

com $a = \frac{1+\delta}{2}$ e $b = \frac{1-\delta}{2}$. No limite termodinâmico, $N \rightarrow \infty$ com $\frac{N_\mu}{N} = cte$, os podemos fazer $n^\mu = \frac{N_\mu}{N}$ e reescrever a equação acima

$$\begin{aligned}
\sum_{\mu\nu} \sum_{rs} A_{rs}^{\mu\nu} \int D\omega_s^v V_{rs}^{\mu\nu} = \\
- a \left(\frac{Kn^\mu}{2} - \frac{Jn^\nu}{2} \right) h_r^{\mu, \rho} m_\mu^\rho \\
+ b \left(\frac{Kn^\mu}{2} - \frac{Jn^\nu}{2} \right) |h_r^{\mu, \rho}| r_\mu^\rho
\end{aligned} \tag{12}$$

e, chamando $M_\mu^\rho = \frac{Kn^\mu}{2} m^{\mu\rho} - \frac{Jn^\nu}{2} m^{\nu\rho}$ e $R_\mu^\rho = \frac{Kn^\mu}{2} r^{\mu\rho} - \frac{Jn^\nu}{2} r^{\nu\rho}$, podemos escrever o resultado final da seguinte forma

$$P_r^\mu = \frac{1}{Z_r^\mu} \exp \left[\beta \sum_\rho (a M_\mu^\rho h_r^{\mu, \rho} - b R_\mu^\rho |h_r^{\mu, \rho}|) \right] \tag{13}$$

Com esse resultado, podemos entender as equações 9 e 10 como equações de auto-consistência da aproximação de campo médio e suas soluções indicam os possíveis valores dos parâmetros de ordem.

Equações de Auto-Consistência

Os resultados da seção anterior são válidos para qualquer dimensão D dos vetores cognitivos dos agentes. Para avançar um pouco mais, vamos nos restringir ao caso $D = 5$, de acordo com a Teoria dos Fundamentos Morais. Para simplificar a notação, note que a distribuição de campo médio obtida depende do grupo do agente, mas não de cada agente no grupo. Então, vamos omitir o índice referente ao agente (até então r ou s) e vamos baixar o índice de grupo, μ ou ν . Com isso, a equação 13 escreve-se

$$P_\mu = \frac{1}{Z_\mu} \exp \left[\beta \sum_\rho (a M_\mu^\rho h_\mu^\rho - b R_\mu^\rho |h_\mu^\rho|) \right] \tag{14}$$

Para escrever as integrais 9 e 10 vamos usar coordenadas esféricas em $D = 5$. Se q_i , $i \in 1, \dots, 5$, são coordenadas cartesianas, a parametrização esférica é dada por

$$\begin{aligned}
q_1 &= r \cos \theta_1 \\
q_2 &= r \sin \theta_1 \cos \theta_2 \\
q_3 &= r \sin \theta_1 \sin \theta_2 \cos \theta_3 \\
q_4 &= r \sin \theta_1 \sin \theta_2 \sin \theta_3 \cos \theta_4 \\
q_5 &= r \sin \theta_1 \sin \theta_2 \sin \theta_3 \sin \theta_4
\end{aligned}$$

e o jacobiano da transformação é

$$d^D v = r^4 \sin^3 \theta_1 \sin^2 \theta_2 \sin \theta_3 dr d\theta_1 d\theta_2 d\theta_3 d\theta_4$$

Como todos os vetores cognitivos dos agentes e os vetores dos assuntos estão normalizados, as integrais são feitas sobre a superfície da esfera unitária, ou seja $r = 1$. Considere que $x^1 \cdot x^2 = \cos \gamma$, escolha $q_1 = x^1$ e $x^2 = q_1 \cos \gamma + q_2 \sin \gamma$, e chame $\theta_1 = \theta$ e $\theta_2 = \phi$. Com isso, as integrais sobre θ_3 e θ_4 são apenas constantes e podem ser absorvidas na função de partição, e as únicas integrais a serem feitas são sobre θ e ϕ , ambas no intervalo $[0, \pi]$.

Podemos reescrever a opinião de um agente em relação aos assuntos 1 ou 2 de acordo com ângulos θ, ϕ e γ :

$$g(\theta, \phi, \gamma) = h_\mu^\rho = \begin{cases} \cos \theta & , \text{ caso } \rho = 1 \\ \sin \gamma \sin \theta \cos \phi + \cos \theta \cos \gamma & , \text{ caso } \rho = 2 \end{cases}$$

e a medida sobre o vetor cognitivo de um agente escreve-se

$$d\mu(\omega_r^\mu) = \sin^3 \theta \sin^2 \phi d\theta d\phi$$

Note que a função $g(\theta, \phi, \gamma)$ produz h_μ^1 para $\gamma = 0$ e h_μ^2 para $\gamma \neq 0$, e chamando $g_\rho = \begin{cases} g(\theta, \phi, 0) & , \rho = 1 \\ g(\theta, \phi, \gamma) & , \rho = 2 \end{cases}$, podemos escrever as equações 9 e 10 da seguinte forma

$$m_\mu^\rho = \frac{1}{Z_\mu} \int_0^\pi d\theta d\phi \sin^3 \theta \sin^2 \phi g_\rho \exp \left[\beta \sum_\rho (a M_\mu^\rho g_\rho - b R_\mu^\rho |g_\rho|) \right] \quad (15)$$

$$r_\mu^\rho = \frac{1}{Z_\mu} \int_0^\pi d\theta d\phi \sin^3 \theta \sin^2 \phi |g_\rho| \exp \left[\beta \sum_\rho (a M_\mu^\rho g_\rho - b R_\mu^\rho |g_\rho|) \right] \quad (16)$$

com a função de partição dada por

$$Z_\mu = \int_0^\pi d\theta d\phi \sin^3 \theta \sin^2 \phi \exp \left[\beta \sum_\rho (a M_\mu^\rho g_\rho - b R_\mu^\rho |g_\rho|) \right] \quad (17)$$