

Algoritmo para simulação de Monte Carlo
de um Gás Ideal Quântico no ensemble Grande Canônico

partículas indistinguíveis

$$P_{st}(\{n_{\vec{k}}\}) = \frac{e^{-\beta(\sum_{\vec{k}} E_{\vec{k}} n_{\vec{k}} - \mu N)}}}{Z_{GC}}$$

perturbações do estado: adição ou remoção de partícula

- escolhemos adicionar/remover com probabilidade 1/2
- para adicionar escolhemos um \vec{k} ao acaso
- para remover escolhemos uma partícula ao acaso da lista

Adição: $x' = \{n_{k'}, n_{k'} + 1\}$ $Q(x'|x) = \frac{1}{2} \frac{1}{m_{\max}^d}$

$x = \{n_{k'}, n_{k'}\}$ $Q(x|x') = \frac{1}{2} \frac{n_{k'} + 1}{N + 1}$

$$P_A = \min \left(1, \frac{Q(x|x')}{Q(x'|x)} \frac{P_{st}(x')}{P_{st}(x)} \right)$$

$$= \min \left(1, \frac{(n_{k'} + 1) m_{\max}^d}{N + 1} e^{-\beta(E_{k'} - \mu)} \right)$$

$$\frac{P_{st}(x')}{P_{st}(x)} = \frac{e^{-\beta(E_{k'}(n_{k'} + 1) - \mu(N + 1))}}{e^{-\beta(E_{k'} n_{k'} - \mu N)}}$$

remoção: $x' = \{n_{k'}, n_{k'} - 1\}$ $Q(x'|x) = \frac{1}{2} \frac{n_{k'}}{N}$

$x = \{n_{k'}, n_{k'}\}$ $Q(x|x') = \frac{1}{2} \frac{1}{m_{\max}^d}$

$$P_A = \min \left(1, \frac{Q(x|x')}{Q(x'|x)} \frac{P_{st}(x')}{P_{st}(x)} \right)$$

$$= \min \left(1, \frac{n_{k'}}{N m_{\max}^d} e^{\beta(E_{k'} - \mu)} \right)$$

$$\frac{P_{st}(x')}{P_{st}(x)} = \frac{e^{-\beta(E_{k'}(n_{k'} - 1) - \mu(N - 1))}}{e^{-\beta(E_{k'} n_{k'} - \mu N)}}$$

Algoritmo para simulação de Monte Carlo
de um Gás Ideal Clássico no ensemble Grande Canônico

partículas distinguíveis

$$P_{st}(\{n_r\}) = \frac{e^{-\beta(\sum_r E_r n_r - \mu N)}}{N! Z_{GC} \prod_r \frac{n_r!}{r!}}$$

Adição:

$$P_A = \min \left(1, \frac{Q(x|x')}{Q(x'|x)} \frac{P_{st}(x'')}{P_{st}(x)} \right) \\ = \min \left(1, \frac{n_{\max}^d}{N+1} e^{-\beta(E_{k^2} - \mu)} \right)$$

$$\frac{P_{st}(x')}{P_{st}(x)} = \frac{e^{-\beta(E_{k^2} n_{k^2} + 1) - \mu(N+1)}}{e^{-\beta(E_{k^2} n_{k^2} - \mu N)}} \frac{1}{n_{k^2} + 1}$$

Remoção:

$$P_A = \min \left(1, \frac{Q(x|x')}{Q(x'|x)} \frac{P_{st}(x'')}{P_{st}(x)} \right) \\ = \min \left(1, \frac{N}{n_{\max}^d} e^{\beta(E_{k^2} - \mu)} \right)$$

$$\frac{P_{st}(x')}{P_{st}(x)} = \frac{e^{-\beta(E_{k^2} n_{k^2} - 1) - \mu(N-1)}}{e^{-\beta(E_{k^2} n_{k^2} - \mu N)}} n_{k^2}$$

Modelação e Física Estatística

Modelos de Epidemias

António Luís Ferreira

May 26, 2021

Temas

1 Modelo SIR

2 Epidemias em Redes

- Redes Aleatórias
- Modelo SI em redes
- Modelo SIR em redes

o modelo

- Variáveis

s = número de suscetíveis, i = número de infeciosos ativos, r = número de recuperados (assume-se imunidade e incluem-se óbitos), $n = s + i + r$ tamanho da população

- Equações dinâmicas

$$\frac{ds}{dt} = -\beta s i; \quad \frac{di}{dt} = \beta s i - \gamma i; \quad \frac{dr}{dt} = \gamma i$$

- Parâmetros

β é o produto da frequência de contactos pela probabilidade de transmissão

γ^{-1} é o tempo médio em que um infectado permanece ativo.

Condições iniciais: $i(0) = i_0$; $s(0) = s_0$.

$\beta \rightarrow \beta/n$
↑ depende de n
← independente de n

R_0 e R_t

- Tempo médio de duração da infeção tempo médio que um infetado permanece ativo

Na ausência de novos infetados $i(t) = i_0 \exp(-\gamma t)$

$di = i(t)\gamma dt$ é o numero de recuperados entre t e $t + dt$.

$\int_0^\infty \gamma i(t) dt =$ número de total de recuperações

$\langle t \rangle = \frac{\int_0^\infty \gamma i(t) t dt}{\int_0^\infty \gamma i(t) dt} = \frac{1}{\gamma} =$ tempo médio que um infetado leva a recuperar
- R_0 e R_t se cresce o número de infetados ativos

A epidemia existe se $i(t) > i_0$ para um dado intervalo de tempo.

A epidemia existe se $s_0 \beta > \gamma$ (ver equação para $\frac{di}{dt}$) isto é se

$$R_0 = s_0 \frac{\beta}{\gamma} > 1$$

Define-se $R_t = s(t) \frac{\beta}{\gamma}$. Quando $R_t = 1$ atinge-se o pico da infeção e $i(t)$ começa a decrescer.

Questões a responder

- Estados de equilibrio
 $i = 0$ e s qualquer. Se $R_0 = s_0 \frac{\beta}{\gamma} > 1$ o equilíbrio é instável e basta um infetado para a epidemia começar.
- Questões
 - Quantos suscetíveis terminam infetados ($n - s_\infty$)?
 - Qual o tempo, t_{pico} em que se atinge o pico da infeção?
 - Quantos infecciosos existem no pico da infeção, i_{pico} ?
 - Quantos suscetíveis existem no pico da infeção, s_{pico} ?
 - O que é a imunidade de grupo e como se atinge?

Cálculo de s_∞

- Relação entre i e s

de $\frac{ds}{dt} = -\beta s i$; $\frac{di}{dt} = \beta s i - \beta i$ obtemos $\frac{di}{ds} = -1 + \frac{\gamma}{\beta s}$

$$i - i_0 = \int_{s_0}^s \frac{di}{ds} ds = \int_{s_0}^s -\left(1 - \frac{\gamma}{\beta s}\right) ds = -(s - s_0) + \frac{\gamma}{\beta} \ln \frac{s}{s_0}$$

$$i = -f(s) + i_0 \text{ com } f(s) = s_0\left(\frac{s}{s_0} - 1\right) - \frac{s_0}{R_0} \ln \frac{s}{s_0}$$

- $f(s_\infty) = i_0$ ou seja $s_0\left(\frac{s_\infty}{s_0} - 1\right) - \frac{s_0}{R_0} \ln \frac{s_\infty}{s_0} = i_0$
- Caso $R_0 \gg 1$ e $s_0 + r_0 = n$. Então $\frac{s_\infty}{s_0} \ll 1$ e $-s_0 - \frac{s_0}{R_0} \ln \frac{s_\infty}{s_0} = i_0$

$$\frac{s_0}{R_0} \ln \frac{s_\infty}{s_0} = n \text{ e } s_\infty = s_0 \exp\left(-\frac{R_0}{s_0} n\right)$$

dados que $i_0 = 0$

$$R_0 = \frac{\beta}{\gamma}$$

Trajeto rias de fase

de Murray (Mathematical Biology, vol 1)

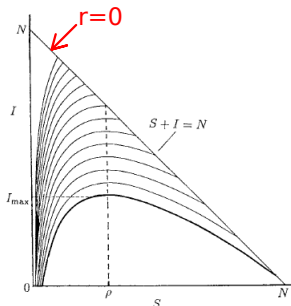


Figure 10.1. Phase trajectories in the susceptibles (S)-infectives (I) phase plane for the SIR model epidemic system (10.1)–(10.3). The curves are determined by the initial conditions $I(0) = I_0$ and $S(0) = S_0$. With $R(0) = 0$, all trajectories start on the line $S + I = N$ and remain within the triangle since $0 < S + I < N$ for all time. An epidemic situation formally exists if $I(t) > I_0$ for any time $t > 0$; this always occurs if $S_0 > \rho (= a/r)$ and $I_0 > 0$.

Figure: trajet rias de fase

Valores de pico

↓
mínimo de infectados $i(t)$ começa a diminuir
para $t > t_{pico}$ e $R(t) \leq 1$

- $R_{t_{pico}} = 1 = s_{pico} \frac{\beta}{\gamma} = \frac{s_{pico}}{s_0} R_0$
então $s_{pico} = s_0 / R_0$

- $i_{pico} = -f(s_{pico}) + i_0 = -s_0 \left(\frac{1}{R_0} - 1 - \frac{\ln R_0}{R_0} \right) + i_0$

- t_{pico}

$$\frac{ds}{dt} = -\beta s i \text{ então } -\int_{t_0}^{t_{pico}} \frac{\frac{ds}{dt}}{\beta s i(s)} dt = \int_0^{t_{pico}} dt$$

$$t_{pico} = \frac{1}{\beta} \int_{s_0}^{s_{pico}} \frac{ds}{s(f(s) - i_0)}$$

imunidade de grupo

$$\rightarrow N_I = I + R = n - S$$

- No pico o número de infetados é $N_I = n - s_{pico}$
então $n_I = \frac{N_I}{n} = 1 - \frac{s_{pico}}{n}$
- Dado que $s_{pico} = \frac{s_0}{R_0}$ temos $n_I = 1 - \frac{s_0}{R_0 n}$
- Como $s_0 \simeq n$ temos para a fração total de infetados $n_I = 1 - \frac{1}{R_0}$
- Se pelo menos uma fração $n'_I > n_I$ tiver imunidade natural ou por vacinação não haverá nova epidemia pois
 $s'_0 = (1 - n'_I)n < (1 - n_I)n = \frac{n}{R_0} \simeq \frac{\gamma}{\beta}$ e $R'_0 = s'_0 \frac{\beta}{\gamma} < 1$.

Fração final de infetados e Imunidade de grupo

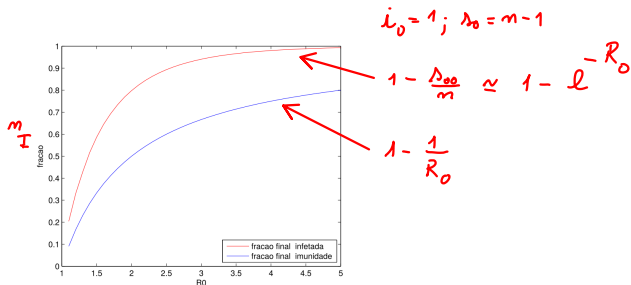


Figure: Fração final da população infetada e fração para imunidade de grupo

Fração de infecciosos no pico

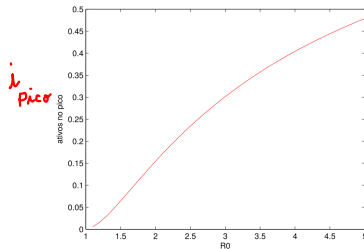


Figure: Fração de infecciosos no pico em função de R_0

Caso de estudo

Epidemia de gripe em colégio interno do norte da Inglaterra, com 763 alunos com $i_0 = 1$ descrito no livro de Murray (Mathematical Biology, vol 1)

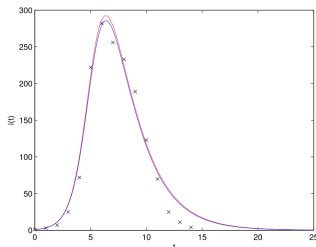


Figure: Infeciosos em função do tempo. Um infecioso é um aluno acamado

Ajuste ao modelo e trajetória de fase

- A curva $i(t)$ é conhecida por curva epidêmica.
- Ajuste com $i_0 = 1$ e $s_0 = 762$ fornece $\beta = 2.18 \times 10^{-3}/dia$ e $\gamma = 0.441/dia$

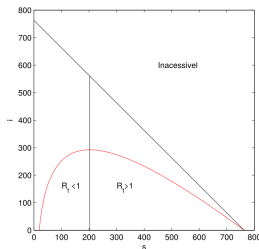


Figure: Trajetória de fase do exemplo

Caso de estudo, R_t

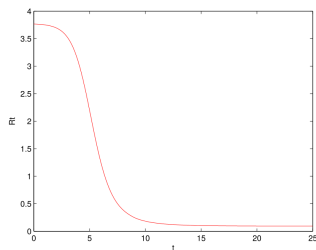


Figure: Variação no tempo de R_t

Redes aleatórias

- Rede de Erdos-Renyi com número de arestas fixo
 n = número de vértices. m = número de arestas entre pares de vértices

De entre as $n(n-1)/2$ possíveis arestas (sem arestas múltiplas e auto-arestas) escolher m com probabilidade uniforme. O número total de redes possíveis é $\Omega = \binom{n(n-1)/2}{m}$.

- Grau de um vértice, k = número de arestas de um vértice.
 - Grau médio de um vértice = $c = \langle k \rangle = 2 \frac{m}{n}$.
- Rede de Erdos-Renyi com probabilidade de cada aresta p .
Cada aresta existe com probabilidade p . Temos $\langle m \rangle = p n(n-1)/2$
 - Grau médio de um vértice = $c = \langle k \rangle = p(n-1)$

Distribuição de grau

- Cada uma das $n - 1$ possíveis arestas de um vértice existe com probabilidade, p . O seu número segue uma distribuição binomial. Para n grande a distribuição binomial aproxima-se de uma distribuição de Poisson, $p_k = \frac{e^{-c} c^k}{k!}$
- Se queremos c independente de n devemos ter p proporcional a $1/n$.
- $p = 1$ é a rede totalmente conectada.
- Distribuição do grau de excesso de um vizinho, q_k (redes sem correlação)

o grau de excesso de um vizinho é $k \geq 0$, $q_k \sim (k+1) p_{k+1}$ porque podemos ser vizinhos dele de $k+1$ maneiras diferentes.

$$\text{Então } q_k = \frac{(k+1) p_{k+1}}{\sum_k k p_k}$$



Componente Gigante

- Uma componente é um conjunto de vértices para os quais existe pelo menos um caminho de arestas entre qualquer par de vértices do conjunto.
- Uma componente gigante (GC) é uma componente em que o seu tamanho (em número de vértices) cresce com o tamanho da rede, n ou cujo tamanho é comparável com o tamanho da rede
- S é a fração do número total de vértices na componente gigante.

u = probabilidade de um vértice não pertencer a GC.

Considerando um vértice a probabilidade de não pertencer a GC é $u = ((1-p) + pu)^{n-1}$: cada uma das $n-1$ arestas não existe com probabilidade p e existe mas liga a um vértice que não pertence a GC.

p = probabilidade de uma aresta existir

$$S = 1 - u = 1 - \exp(-cS)$$

$$S = 1 - u = 1 - (1 - pS)^{n-1} \Leftrightarrow$$

$$1 - S = (1 - pS)^{n-1}$$

$$\text{Como } p \approx \frac{c}{n} \quad 1 - S = \left(1 - \frac{cS}{n}\right)^{n-1}$$

$$e^x = \lim_{n \rightarrow \infty} \left(1 - \frac{x}{n}\right)^n$$

$$\text{Então} \quad 1 - S = \exp(-cS) \quad \text{quando } n \rightarrow \infty$$

Componente Gigante

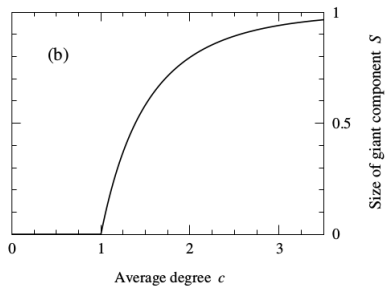


Figure: S em função de c