

---

# Física Estatística

Ano lectivo 2023/2024

---

## TPC2 - Cadeias de Markov

### Atenção:

- Não deve escrever o seu nome nem nenhum código identificador em nenhum sítio.
- Deve entregar ESTE Notebook de Jupyter.
- O trabalho é individual. Podem e devem haver discussões com colegas mas o resultado entregue é individual.
- Não deve acrescentar ou apagar nenhuma célula.
- Todas as explicações devem ser claras e concisas.
- É preferível fazer menos e fazer bem que muito e mal.
- A não verificação de alguma destas regras leva ao anulamento e exclusão da prova.

### 1. Exercício

**Partícula num potencial:** Considere uma partícula que se move num potencial de energia livre dependente da posição dado por

$$V_{\beta}(x) = x^4 - 2(\beta - 1)x^2$$

supondo que a partícula está em contacto térmico com um reservatório de calor caracterizado por  $\beta$  (inverso da temperatura) e a distribuição de probabilidade da partícula estar numa dada posição é dada por

$$\rho_{\beta}(x) = \frac{e^{-\beta V_{\beta}(x)}}{Z(\beta)}$$

onde  $Z(\beta)$  é a função de partição do sistema.

1. Considere o passeio aleatório especial: A variável  $x$  é discreta e toma valores  $x_n = 0.04n$  com  $n \in \mathbb{Z}$ . Em cada tempo o caminhante decide se tenta saltar para a direita ( $\Delta x = 0.04$ ) ou para esquerda ( $\Delta x = -0.04$ ) com probabilidade  $1/2$  e aceita a proposta com

$$p_A(x(t-1) \rightarrow x(t-1) + \Delta x) = \min \left( 1, e^{-\beta(V_{\beta}(x(t-1)+\Delta x) - V_{\beta}(x(t-1)))} \right)$$

Se aceitou a sua variável  $x$  altera-se para  $x + \Delta x$ , caso contrário, fica no mesmo valor de  $x$ .

- (a) Escreva uma função que implementa este algoritmo durante um tempo  $t$  partindo de uma posição inicial (devolve o valor de  $x$  ao fim desse tempo).
- (b) Escreva uma matriz de Markov que representa este algoritmo limitando a variável de posição ao intervalo  $x \in [-2, 2]$  - Sempre que uma proposta tentar sair do intervalo recusa.

2. Para  $\beta = 1.4$ 

- (a) Escolha um valor de  $x_0 = 0$  para o seu caminhante no instante inicial  $t = 0$ .
- (b) Evolua a distribuição de probabilidades durante um tempo  $t = 1, 4, 16, 64, 256, 512$  e represente a distribuição de probabilidade da simulação para esses instantes.
- (c) Calcule a matriz de Markov que obteve em 1.b) e calcule para cada um destes tempos calcule e represente,

$$\sum_j [\Omega^t]_{ij} P_j(0)$$

Será que a matriz de Markov representa exactamente o algoritmo implementado?

- (d) Para a matrix de Markov calculada em 1.b) obtenha o espectro de valores próprios e os vectores próprios à direita e à esquerda usando os módulos de python ( por exemplo *scipy.linalg.eig* ou o *mpmath.eig* se precisar de maior precisão). Garanta que os vectores estão normalizados e são ortogonais:

$$\sum_i l_i^{(n)} r_i^{(m)} = \delta_{mn}$$

onde  $m$  e  $n$  são índices dos valores próprios,  $r_i^{(n)}$  é o vector próprio à direita e  $l_i^{(n)}$  p vector próprio à esquerda ( $i$  são os índices do espaço de eventos). Verifique que para cada tempo considerado a distribuição de probabilidade é dada por

$$P_i(t) = \sum_n \lambda_n^t a_n r_i^{(n)}$$

onde  $a_n = \sum_i l_i^{(n)} P_i(0)$ .

- i. Quantos valores próprios  $\lambda = 1$  obtém?
  - ii. Será que a partir do espectro de valores próprios posso “advinhar ” a escala de tempo que a dinâmica demora a equilibrar? Como poderei obter esta escala? (Lembre-se que o módulo dos valores próprios é sempre menor ou igual a 1).
- (e) Para  $\beta = 2.4$  existem muitas diferenças com a posição inicial quando a simulação inicia em  $x = 0, x = -1.5$  ou  $x = 1.5$ : Existe apenas uma distribuição de equilíbrio mas dependendo da distribuição inicial pode demorar muito ( $x = \pm 1.5$ ) ou pouco ( $x = 0$ ) tempo a ser atingida. À luz do espectro de valores próprios do sistema como posso entender este fenómeno?

## 2. Exercício

**Correlações:** Para  $\beta = 2$  o valor médio da posição é nulo. Sabemos que para um determinado tempo, a distribuição de probabilidade deixa de depender do tempo e torna-se a distribuição assintótica (igual para todos os tempos seguintes). Se construirmos uma amostra de  $T$  valores a partir da sequência visitada pelo passeio aleatório para tempos superiores ao tempo de equilíbrio ( $\tau$ ), a distribuição de probabilidade de cada um dos valores é igual à distribuição assintótica. Logo o valor médio desta amostra tenderá para o valor exacto (zero),

$$\lim_{T \rightarrow +\infty} \frac{1}{T} \sum_{t=0}^{T-1} x(\tau + t) = 0.$$

O teorema do limite central diz-nos que o erro da medida com  $T$  medições deverá ser da ordem de

$$Erro(T) = \frac{\sigma}{\sqrt{T}} \quad (1.1)$$

onde  $\sigma$  é o desvio padrão de uma única medição.

1. Estime o valor do erro do valor médio ( $\langle x \rangle = 0$ ) obtido  $T$  medições consecutivas através de

$$\bar{x}_T(k) = \frac{1}{T} \sum_{t=0}^{T-1} x_k(\tau + t)$$

$$Erro(T) = \frac{1}{M} \sum_{k=0}^{M-1} (\bar{x}_T(k) - \langle x \rangle)^2$$

onde  $\bar{x}_T(k)$  é o estimador do valor médio obtido na simulação  $k$  medindo  $T$  valores de posição consecutivos a partir de  $t > \tau$  onde  $\tau$  é um tempo maior do que o necessário para atingir o equilíbrio. O erro é o valor médio do desvio de cada estimador em relação ao valor exacto em  $M$  simulações independentes.

2. Note que pode estimar o desvio padrão de uma medida calculando o valor médio

$$\sigma \approx \sqrt{\frac{1}{M} \sum_{k=0}^{M-1} x_k^2(\tau)}$$

a dispersão do ponto inicial. Será que a lei eq: 1.1 é verificada? Represente como função de  $T$  a sua estimativa do erro ( $T = 1, 2, 4, 16, 64, 256, 1024$ ). Comente o resultado.

Bom Trabalho