



Departamento de Física
UNIVERSIDADE DE AVEIRO

Modelação e Física Estatística

2020.07.15

Exame de Recurso
Duração: 3h

1. (4 valores) Pretende-se gerar números aleatórios com a distribuição gama truncada inferiormente $p_{k,\lambda,x_0}(x)$, com $k > 1$, $\lambda > 0$, $x_0 \geq 0$, $x \geq 0$ definida como $p_{k,\lambda,x_0}(x) = \frac{\lambda^k}{\Gamma(\lambda x_0, k)} x^{k-1} e^{-\lambda x}$ se $x \geq x_0$ e $p_{k,\lambda,x_0}(x) = 0$ se $x \leq x_0$ onde $\Gamma(\lambda x_0, k) = \int_{\lambda x_0}^{\infty} t^{k-1} e^{-t} dt$ é a função gama incompleta superior (obtida no Matlab como `gammainc(lambda*x0,k,'upper') * gamma(k)`).
 - a. Faz uma função `function x=ex1a(n, k,lambda,x0)` que devolve um vetor x de n números aleatórios, com a distribuição gama truncada.
 - b. Faz um script `ex1b.m` que calcula 10000 números aleatórios usando a função desenvolvida na alínea anterior. Faz um histograma normalizado e compara o resultado com $p_{k,\lambda,x_0}(x)$. Considera o caso $x_0=90$; $k=100$; $\lambda=1$;
2. (8 valores) Pretende-se fazer uma simulação de um gás de fótons tridimensional, confinado a um cubo de lado L , usando o algoritmo de Metropolis. Os estados de um gás de fótons, partículas indiscerníveis, são especificados pelo número de fótons, $n_{\vec{k}}$ com um vetor de onda, $\vec{k} = \frac{\pi}{L}(n_x, n_y, n_z)$ onde n_x, n_y, n_z tomam valores $1, 2, \dots, \infty$. A energia de um fóton com vetor de onda \vec{k} é dada por $E_{\vec{k}} = \hbar c k - \sqrt{3} \frac{\hbar c}{2L}$ onde c é a velocidade da luz e \hbar é a constante de Planck dividida por 2π . A subtração do termo constante a todas as energias dos fótons corresponde a usar um zero de energia em que os fótons menos energéticos têm energia zero. Podemos usar para unidade de energia, $u_E = \frac{\hbar c}{2L}$ e uma unidade de temperatura $u_T = \frac{u_E}{k_B}$. Considera valores de $n_{x(\text{ou } y, \text{ou } z)} < n_{\max} = 10$.
 - a. Faz uma função `ex2a.m` que simula o sistema usando o algoritmo de Metropolis a uma temperatura T , ou seja: 1) inicializa o estado do sistema sem fótons e inicializa

a energia, $E=0$. **2)** para cada passo atualiza o estado do sistema n_{max}^3 vezes **3)** em cada atualização a) escolhe um k da rede ao acaso b) com probabilidade 0.5 tenta aumentar o número de fótons nesse k em uma unidade e com probabilidade 0.5 tenta diminuir esse número em uma unidade (o número de fótons não pode ser negativo) c) calcula a variação de energia do sistema, dE (dE é a energia necessária para criar ou remover um fóton com o k considerado) d) aceita o novo estado com probabilidade $\min([1, \exp(-dE/T)])$ **4)** simula o sistema durante $n_{passos}=n_{medidas}+n_{equi}$ **5)** desprezando os n_{equi} passos iniciais para equilíbrio, calcula nos restantes passos a energia média do sistema. A saída da função deve ser a energia média.

- b. Faz um script `ex2b.m` que faz simulações do sistema com $n_{max} = 10$ e 10 temperaturas entre 0.1 e $T_{max} = 1$. Considera $n_{medidas}=10000$ e $n_{equi}=1000$.

Compara com a expressão teórica para a energia média: $\langle E \rangle = \frac{L^3}{15} \frac{\pi^2 k_B^4}{\hbar^3 c^3} T^4$ ou seja

$$\text{com } \langle E \rangle / u_E = \frac{\pi^5}{15} (T / u_T)^4.$$

3. (8 valores) Um sistema é formado por partículas do tipo A, B e C. As partículas A e B quando se encontram reagem de acordo com $A + B \rightarrow 2B$. Esta reação ocorre a uma taxa de probabilidade $\alpha \frac{N_B}{N}$ onde N_B é o número de partículas do tipo B e N é o número total de partículas. Uma partícula B dá origem a uma partícula C (de acordo com a reação $B \rightarrow C$) a uma taxa de probabilidade β , com $\alpha \leq \beta$. Um estado do sistema é especificado indicando o tipo de cada partícula $\vec{s} = (s_1, \dots, s_i, \dots, s_N)$ com $s_i = 1$ uma partícula do tipo A, $s_i = 2$, uma partícula do tipo B e $s_i = 3$, uma partícula do tipo C.

- a. Faz uma função `ex3a.m` que simula uma cadeia de Markov de acordo com o seguinte algoritmo: **1)** Dado $N, N_A, N_B, \alpha, \beta$ e número de passos, n_{passos} **2)** Constrói o estado inicial \vec{s}_0 **2)** Em cada passo faz N atualizações **3)** Cada atualização corresponde a: a) escolher uma partícula ao acaso b) se a partícula for do tipo B passar a partícula a tipo C c) se a partícula for do tipo A transformar a partícula em tipo B com probabilidade $\frac{\alpha N_B}{\beta N}$ d) se a partícula for do tipo C não fazer nada **3)** repetir 2) e 3) por n_{passos} **4)** Em cada passo regista o número de partículas

observado nesse passo e definir o tempo de cada passo como $t(\text{passo}) = t(\text{passo} - 1) + \frac{1}{\beta}$. O output da função deve ser o número de partículas de cada tipo em cada passo e o vetor com os tempos correspondentes. Nota: cada atualização corresponde a um passo $dt = \frac{1}{\beta N}$ e por isso N atualizações correspondem a um incremento temporal $\frac{1}{\beta}$.

- b. Faz um script ex3b.m que usa a função anterior para simular um sistema de $N = 10^4$ partículas para $\alpha = 0.2 / \text{dia}$, $\beta = \frac{1}{15} / \text{dia}$ com inicialmente 99% de partículas A e 1% de partículas B. Simula durante 10 passos. Faz um gráfico da fração de partículas de cada espécie, $x_A = \frac{N_A}{N}$, $x_B = \frac{N_B}{N}$, $x_C = \frac{N_C}{N}$ em função do tempo. Compara o resultado com a solução do sistema de equações diferenciais:

$$\begin{aligned}\frac{dx_A}{dt} &= -\alpha x_A x_B \\ \frac{dx_B}{dt} &= \alpha x_A x_B - \beta x_B \\ \frac{dx_C}{dt} &= \beta x_B\end{aligned}$$

A solução no intervalo $[0, t_{\max}]$ pode ser obtida usando a função ode45 do Matlab:

```
tspan=[0, tmax]; x0=[NA,NB,NC]/N;
[t,x] = ode45(@(t,x) F(t,x,alfa,beta), tspan, x0);
```

```
function Fv=F(t,x,alfa, beta)
Fv(1,1)=-alfa*x(1)*x(2);
Fv(2,1)=alfa*x(1)*x(2)-beta*x(2);
Fv(3,1)=beta*x(2);
end
```