

Universidade de São Paulo  
Instituto de Física de São Carlos



## Projeto 2: Introdução à física computacional

Julia Martins Simão - 13694997

# Sumário

<b>1</b>	<b>Introdução</b>	<b>2</b>
	Tarefa 1 . . . . .	2
	Tarefa 2 . . . . .	4
	1.0.1 Cadeias de Markov . . . . .	4
	A . . . . .	4
	1.0.2 Distribuição Gaussiana . . . . .	5
	B . . . . .	6
	Tarefa 3 . . . . .	9
	Tarefa 4 . . . . .	12
	1.0.3 Entropia de Shannon . . . . .	12

# 1 Introdução

A utilização de números pseudo-aleatórios é fundamental para a realização de simulações computacionais de fenômenos naturais, como os processos termodinâmicos. A análise microscópica direta de sistemas compostos por um número extremamente grande de partículas —  $6.02 \cdot 10^{23}$ , no mínimo — é inviável na prática. Ainda assim, existe uma área da física dedicada justamente a esse tipo de estudo: a física estatística. Suas teorias conectam as propriedades macroscópicas e microscópicas de sistemas com muitas partículas, apoiando-se em teorias de probabilidade e estatística. Nesse contexto, o uso de números pseudo-aleatórios torna-se indispensável, pois permite explorar o comportamento coletivo de tais sistemas quando a verificação experimental direta não é possível. Apesar de não ser possível obter resultados exatos a partir de estudos probabilísticos, quanto maior a amostragem utilizada para o estudo, mais precisas serão as previsões. Por isso, nesse relatório, os valores dos parâmetros utilizados são altos.

Embora técnicas estocásticas sejam amplamente aplicadas para compreender fenômenos determinísticos de difícil caracterização, é importante destacar que os únicos processos verdadeiramente probabilísticos na natureza têm origem na mecânica quântica; e ela está em todo lugar.

## Tarefa 1

### Momentos de distribuição

A fim de testarmos o gerador de números aleatórios, calculemos alguns momentos da distribuição “aleatória” gerada, isto é:

$$\langle x^n \rangle, \text{ para } n = 1, 2, 3, 4$$

Faça a média acima gerando um número grande  $N$  de números aleatórios (escolha apropriadamente  $N$ ). Que resultado você esperaria? Compare com os resultados esperados e explique os obtidos.

Do cálculo, tem-se que a média de uma função  $f(x)$  é dada por

$$\langle f(x) \rangle = \frac{1}{b-a} \int_a^b f(x) dx$$

No caso da tarefa 1,  $f(x) = x^n$ , portanto

$$\langle f(x) \rangle = \langle x^n \rangle = \frac{1}{b-a} \int_a^b x^n dx = \frac{1}{b-a} \cdot \frac{x^{n+1}}{n+1}$$

A função `rand()` gera números entre 0 e 1, o que implica que o intervalo de integração é  $[a, b] = [0, 1]$ . Finalmente,

$$\langle x^n \rangle = \frac{1}{n+1} \quad (1)$$

Ou seja, para cada  $n$ , a média da função (ou momento de distribuição) será dada pela relação 1. Como  $n = 1, 2, 3, 4$ , tem-se

- $n = 1$ :  $\langle x \rangle = \frac{1}{2}$ ;
- $n = 2$ :  $\langle x^2 \rangle = \frac{1}{3}$ ;
- $n = 3$ :  $\langle x^3 \rangle = \frac{1}{4}$ ;
- $n = 4$ :  $\langle x^4 \rangle = \frac{1}{5}$ .

O código foi testado para dois valores de  $N$ , de modo que fosse possível notar que quanto maior for a quantidade de números gerados, mais precisos serão os valores calculados pelo código. Os valores obtidos com o programa são compatíveis com os valores analíticos mostrados acima.

Exemplos:

```

digite N:
1000
a media de x eh: 0.497961760
a media de x**2 eh: 0.326714516
a media de x**3 eh: 0.240649104
a media de x**4 eh: 0.189388528

```

```

digite N:
10000
a media de x eh: 0.501827717
a media de x**2 eh: 0.335473716
a media de x**3 eh: 0.252227634
a media de x**4 eh: 0.202283651

```

O funcionamento do programa é simples: o usuário fornece um valor de números aleatórios a serem gerados  $N$  e são inicializadas 4 variáveis de soma, cada uma referente à um dos valores de  $n$ . Por meio de um loop, gera-se os  $N$  números aleatórios  $x$  com a função *rand()* e cada uma das somas é acrescida de  $x^n$  para  $n$  indo de 1 à 4. Por fim, fora do loop, são tomadas as médias.

Código:

```

write(*,*) "digite N:"
read(*,*) n

soma1=0.0
soma2=0.0
soma3=0.0
soma4=0.0

do i=1,n
    x=rand()
    soma1=soma1+x
    soma2=soma2+x**2
    soma3=soma3+x**3
    soma4=soma4+x**4
go to 10
end do

xmedia1=soma1/n
xmedia2=soma2/n
xmedia3=soma3/n
xmedia4=soma4/n

write(*,*) "a media de x eh:", xmedia1
write(*,*) "a media de x**2 eh:", xmedia2
write(*,*) "a media de x**3 eh:", xmedia3
write(*,*) "a media de x**4 eh:", xmedia4
end

```

## Tarefa 2

### Andarilhos aleatórios 1D

Vamos considerar agora o problema de andarilhos aleatórios em uma dimensão. Aqui, em cada unidade de tempo, cada caminhante, independentemente de onde esteja, dá um passo à direita (ou à esquerda) com probabilidade  $p$  ( $q = 1 - p$ ). O caso  $p = q = \frac{1}{2}$  corresponde a um caminhante tão desnorreado que ele não se lembra de onde veio e nem qual o rumo certo a tomar. O caso em que  $p \neq q$  corresponde ao viajante aleatório em uma ladeira. A questão nesta tarefa é calcular  $\langle x \rangle$  e  $\langle x^2 \rangle$  após um certo número  $N$  de passos.

#### 1.0.1 Cadeias de Markov

Uma Cadeia de Markov é um processo estocástico cujo princípio fundamental é que o que acontece a seguir depende unicamente do estado atual do sistema em estudo. Por depender de variáveis aleatórias, é impossível prever com exatidão o estado futuro de uma Cadeia de Markov e, por isso, é necessário que se faça um estudo estatístico do porvir do sistema. No caso do problema dos andarilhos aleatórios, a direção na qual um andarilho irá caminhar independe da direção em que outro andarilho seguiu e, assim, pode ser entendida como uma Cadeia de Markov com tempo discreto.

A

Considere  $p = q = \frac{1}{2}$  e um número grande  $M$  de andarilhos, todos partindo da origem ( $x = 0$ ) no tempo inicial ( $t = 0$ ). Após  $N = 1000$  passos, faça um histograma do número de andarilhos  $n(x)$  em função de  $x$ . Que tipo de curva você obteve? Calcule  $\langle x \rangle$  e  $\langle x^2 \rangle$ .

O programa foi escrito tomando  $M = 10000$  e  $N = 1000$ . Além disso, ele analisa somente os passos dados à direita, pois é possível obter a probabilidade de passos à esquerda fazendo  $q = 1 - p = 1 - \frac{1}{2} = \frac{1}{2}$ : ou seja, a probabilidade de passos à direita é a mesma que de passos à esquerda. Sendo  $p$  a probabilidade de passos serem dados à direita, tem-se que

$$\langle p \rangle = N \cdot p \quad (2)$$

Como  $p = q = \frac{1}{2}$ , espera-se que  $\langle p \rangle \rightarrow \frac{N}{2} = 500$

e também

$$\langle x \rangle = \langle p \rangle - \langle q \rangle = 2 \cdot \langle p \rangle - N \quad (3)$$

Além disso, é possível obter a forma analítica de  $\langle x^2 \rangle$  a partir da relação

$$\langle x^2 \rangle = 4 \cdot \langle p^2 \rangle - 4 \cdot N \cdot \langle p \rangle + N^2 \quad (4)$$

Exemplo:

```
media p=      500.045807
media x=      9.16137695E-02
media de x**2= 1000.31250
```

Código:

```

c vetor que armazena os passos a direita
dimension npd(0:10000)

n=1000
m=10000
pm=0
pm2=0

c arq que armazena os passos dos andarilhos
open(unit=1, file='media_x.dat')

do i=1,m
c nd (passo a direita) eh inicializado para cada andarilho
nd=0
do j=1,n
x=rand()
c considero que qualquer numero aleatorio gerado menor do que 0.5
c equivale a um passo a direita
if(x .lt. 0.5) then
nd=nd+1
end if
end do
c se o passo for a direita, adiciono nd ao pm (media do numero de passos) e
c nd**2 ao pm2 (media quadrada do numero de passos)
pm=pm+nd
pm2=pm2+nd**2
c guardo o passo a direita atual no vetor de passos a direita
npd(nd)=npd(nd)+1
end do

c guardo o resultado dos passos de cada andarilho no arq
do k=0,n
write(1,*) k, npd(k)
end do

c media de p
pmedia=pm/m
xmedia=(2*pmedia)-n
c media de p**2
pmq=pm2/m
c formula da media de x**2
xmqq=4*pmq-4*n*pmedia+n**2

write(*,*) "media p=", pmedia
write(*,*) "media x=", xmedia
write(*,*) "media de x**2=", xmqq

close(1)
end

```

Com o código acima, foi feito um histograma que relaciona a quantidade de andarilhos pela posição  $x$ , que está representado na figura 1. Nota-se que o maior número de andarilhos está localizado ao redor de 500, ou seja, a “metade do caminho”. É possível perceber também que o histograma se aproxima do de uma distribuição Gaussiana com a origem deslocada.

### 1.0.2 Distribuição Gaussiana

Uma Distribuição Gaussiana de probabilidade possui dois parâmetros fundamentais:

- $\mu$ : o valor esperado da distribuição, que define onde está o ponto de máximo;

- $\sigma$ : o desvio padrão, que define a largura da abertura da curva;  $\sigma^2 = \langle x^2 \rangle - \langle x \rangle^2$ .

Nessa tarefa,  $\mu = \langle p \rangle = 500$ . Utilizando a equação 3, é possível perceber que o resultado esperado para  $\langle x \rangle$  é 0, que está de acordo com o resultado obtido pelo programa, no qual a média de  $\langle x \rangle \propto 10^{-2}$  e, portanto,  $\langle x \rangle \rightarrow 0$  e  $\sigma = \sqrt{1000 - 0} \approx 32$ .

A função densidade de probabilidade desse tipo de distribuição é dada por

$$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right)$$

Que, aqui, fica

$$f(x) = \frac{1}{32\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{(x-500)^2}{2048}\right)$$

Note que, para a posição  $x = 500$ ,  $f(x)$  é, realmente, máxima.

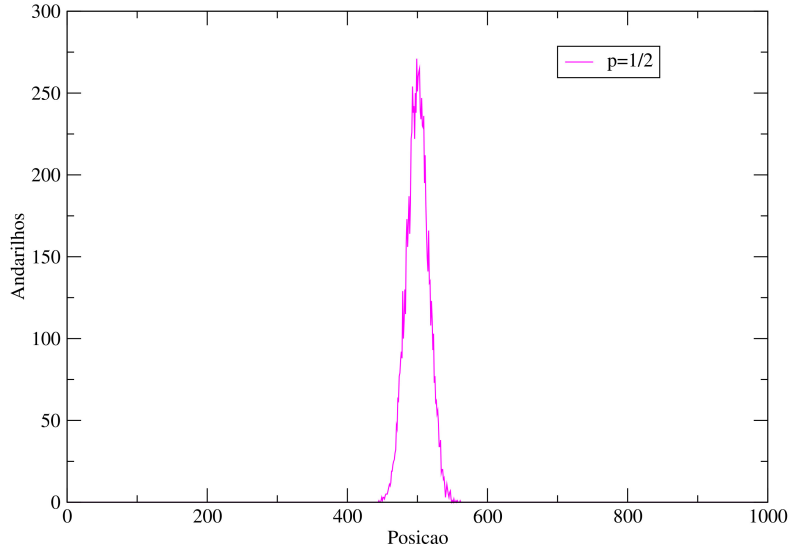


Figura 1: Número de andarilhos em função da posição para  $p = \frac{1}{2}$ .

## B

Refaça o item anterior considerando  $p = \frac{1}{3}, \frac{1}{4}, \frac{1}{5}$ . Qual seria a forma analítica, em termos de  $N$ ,  $p$  e  $q$ , para  $\langle x \rangle$  e  $\langle x^2 \rangle$ ?

O código anterior foi alterado três vezes ( $p = \frac{1}{3}, \frac{1}{4}, \frac{1}{5}$ ) sendo que, para cada um dos casos, o *if* foi alterado para  $x < 0.33$ ,  $x < 0.25$  e  $x < 0.20$ , respectivamente. Foram criados também três arquivos para armazenar os passos em cada uma das situações (*media\_033.dat*, *media\_025.dat*, *media\_020.dat*). A partir desses arquivos, foram plotados os histogramas mostrados nas figuras 2, 3 e 4, respectivamente. De forma a tornar o texto do relatório mais fluido, apenas um dos três códigos foi transcrito, mas os exemplos abrangem as saídas dos três programas.

Utilizando as equações 2 e 3, é possível obter os valores de  $\langle x \rangle$  para os três casos, sendo eles:

Exemplos:

- $p = \frac{1}{3}$ : analiticamente,  $\langle p \rangle = 1000 \cdot \frac{1}{3} = \frac{1000}{3} \approx 333.33$ ,  $\langle x \rangle = 2 \cdot 333.33 - 1000 = -333.34$

- media x= -339.274780  
media de x\*\*2= 115968.375
- $p = \frac{1}{4}$ : analiticamente,  $\langle p \rangle = 1000 \cdot \frac{1}{4} = \frac{1000}{4} = 250$ ,  $\langle x \rangle = 2 \cdot 250 - 1000 = -500$   
media x= -499.392609  
media de x\*\*2= 250128.500
  - $p = \frac{1}{5}$ : analiticamente,  $\langle p \rangle = 1000 \cdot \frac{1}{5} = \frac{1000}{5} = 200$ ,  $\langle x \rangle = 2 \cdot 200 - 1000 = -600$   
media x= -599.323975  
media de x\*\*2= 359703.875

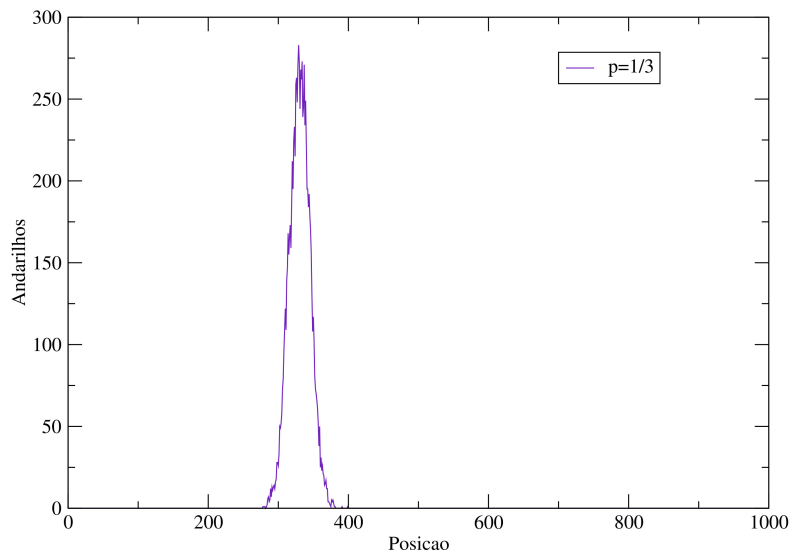


Figura 2: Número de andarilhos em função da posição para  $p = \frac{1}{3}$ .

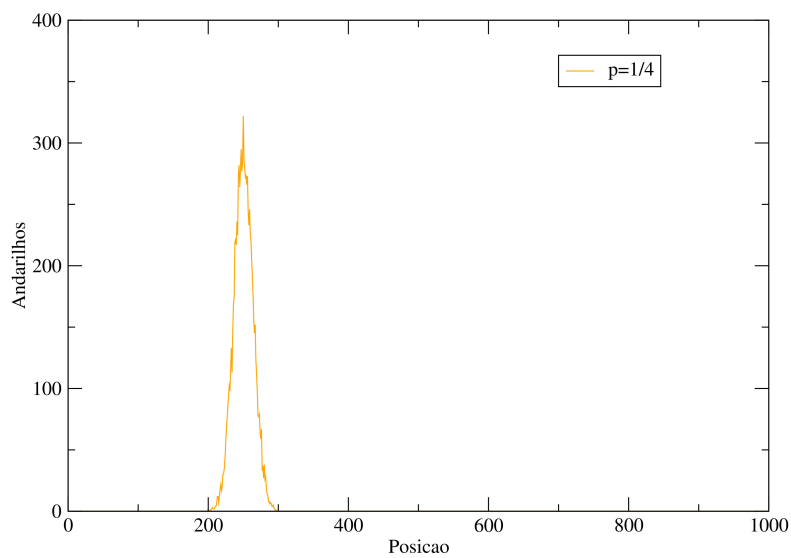


Figura 3: Número de andarilhos em função da posição para  $p = \frac{1}{4}$ .



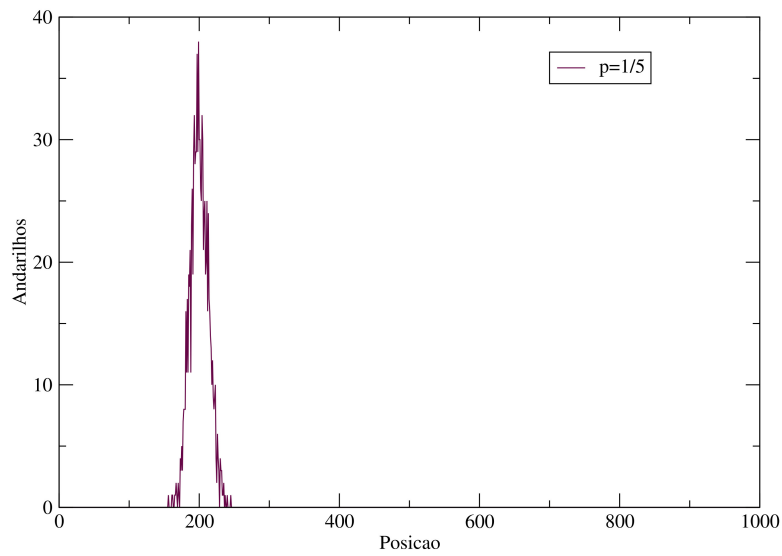


Figura 4: Número de andarilhos em função da posição para  $p = \frac{1}{5}$ .

Código:

```
dimension npd(0:10000)

n=1000
m=10000
pm=0
pm2=0

open(unit=1, file='media_033.dat')

do i=0,m
  nd=0
  do j=0,n
    x=rand()
    if(x .lt. 0.33) then
      nd=nd+1
    end if
  end do
  pm=pm+nd
  pm2=pm2+nd**2

  npd(nd)=npd(nd)+1
end do
```

```

do k=0,n
    write(1,*) k, npd(k)
end do

c media de p
pmedia=pm/m
xmedia=(2*pmedia)-n
c media de p**2
pmq=pm2/m
c formula da media de x**2
xmqsq=4*pmq-4*n*pmedia+n**2

write(*,*) "media x=", xmedia
write(*,*) "media de x**2=", xmqsq

close(1)
end

```

### Tarefa 3

#### Andarilhos aleatórios 2D

Considere agora o caso do andarilho bidimensional não enviesado, i.e., com iguais chances ( $\frac{1}{4}$ ) de dar um passo em qualquer direção dos pontos cardeais: norte, sul, leste e oeste. Calcule  $\langle \vec{r} \rangle$  e  $\Delta^2 = \langle \vec{r} \cdot \vec{r} \rangle - \langle \vec{r} \rangle \cdot \langle \vec{r} \rangle$ . Repare que estes andarilhos perfazem o mesmo tipo de movimento que moléculas no processo de difusão, como, por exemplo, a difusão de um pingo de leite numa xícara de café. Faça um diagrama das posições das moléculas após um número  $N$  de passos ( $N = 10, 10^2, 10^3, 10^4, 10^5, 10^6$ ).

O código produzido para essa tarefa é uma adaptação dos códigos anteriores para o caso bidimensional: agora, existem 4 possibilidades para o passo de cada andarilho, cada uma delas com  $p = \frac{1}{4}$ , e os passos possuem coordenadas  $(x, y)$ . Pelo caráter bidimensional do problema, foi necessária a definição de um vetor  $npb$  com dimensões  $M$  e 2, sendo definido 1 = coordenada x e 2 = coordenada y. No enunciado,  $\Delta^2$  equivale ao  $\sigma^2$  discutido anteriormente (desvio padrão da distribuição) e, no código,  $delta$  representa  $\Delta^2$ . É esperado que  $\Delta$  seja da ordem de  $\sqrt{N}$  e, portanto,  $delta$  seja da ordem de  $N$ . O valor de  $M$  foi escolhido como 1000.

Foram realizados testes para  $N = 10^1, 10^2, 10^3, 10^4, 10^5, 10^6$  e com eles foram plotados os histogramas mostrados nas figuras 6 e 5. Ademais, os resultados de dois deles ( $N = 100$  e  $N = 10000$ ) gerados no terminal são mostrados detalhadamente abaixo:

Exemplos:

```

digite N:
100
r= 267.738678
media= 0.267738670
media quadrada= 7.16839954E-02
quadrado da media= 94.5839996
delta= 94.5123138

digite N:
100000
r= 5528.42188
media= 5.52842188
media quadrada= 30.5634480
quadrado da media= 98396.4453
delta= 98365.8828

```

O valor  $N$  foi alterado no terminal para cada um dos valores pedidos no enunciado, e os resultados obtidos pelo código foram guardados nos arquivos *media\_r.dat*, *media\_r1.dat*, *media\_r2.dat*, *media\_r3.dat*, *media\_r4.dat* e *media\_r5.dat*. A dispersão dos andarilhos no espaço mostra que, quanto maior o número de passos, mais “espalhados” eles estão. Esse fenômeno é resultado do comportamento usual de moléculas (aqui, andarilhos) de busca por equilíbrio a partir da saída de uma região de alta concentração para uma de menor concentração, evidenciando a presença de um gradiente de concentração de moléculas quando o movimento das mesmas é aleatório.

Apesar das moléculas ficarem cada vez mais dispersas, é visível que há uma maior concentração delas na origem, fato que decorre da média de  $r$  ( $\langle r \rangle$ ) ser muito pequena em comparação com  $N$ .

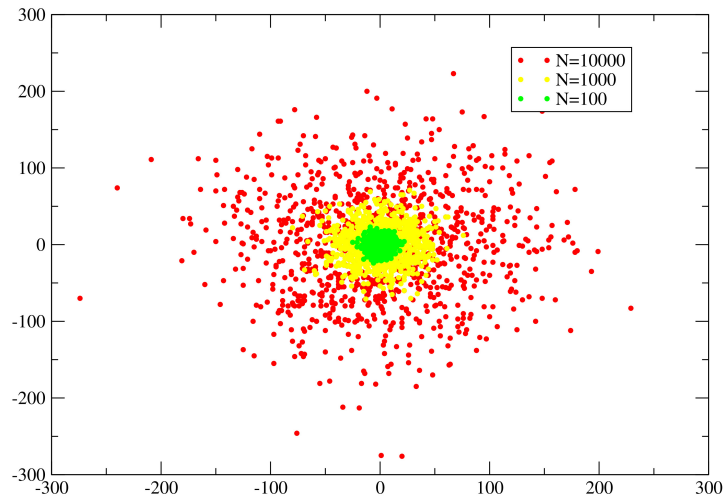


Figura 5: Dispersão dos andarilhos no espaço para  $N = 100, 1000$  e  $10000$ .

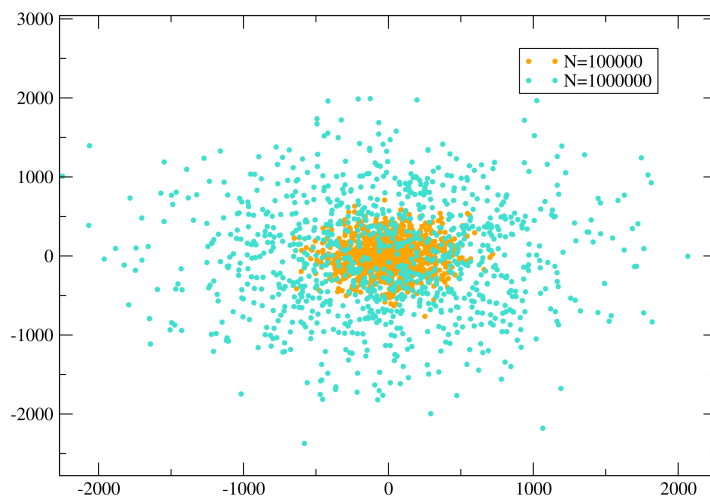


Figura 6: Dispersão dos andarilhos no espaço para  $N = 100000$  e  $1000000$ .

Código:

```
parameter (m=1000)
c vetor que controla cada andarilho
dimension npb(m,2)

write(*,*) "digite N:"
read(*,*) n

rx=0.0
ry=0.0
rx2=0.0
ry2=0.0

open(unit=1, file='media_r5.dat')

do i=1,m
    nx=0
    ny=0
c npb(i,1)->controla os passos em x
c npb(i,2)->controla os passos em y
    npb(i,1)=0
    npb(i,2)=0
        do j=1,n
            r=rand()
c sao 4 casos possiveis, todos de igual probabilidade
            if(r .lt. 0.5) then
c andou para leste
                if(r .lt. 0.25) then
                    nx=nx+1
                else
c andou para oeste
                    nx=nx-1
                end if
            else
c andou para o norte
                if(r .lt. 0.75) then
                    ny=ny+1
                else
c andou para o sul
                    ny=ny-1
                end if
            end if
        end do
c raios medios em x e y
    rx=rx+nx
    ry=ry+ny
    rx2=rx2+nx**2
    ry2=ry2+ny**2

c armazeno as coordenadas x e y do andarilho
    npb(i,1)=nx
    npb(i,2)=ny
    write(1,*) npb(i,1), npb(i,2)
end do
```

```

c distancia entre as coordenadas
    d=sqrt(rx**2+ry**2)
c raios medios
    rm=d/m
    rm2=(rx2+ry2)/m

    write(*,*) "r=", d
    write(*,*) "media=", rm
    write(*,*) "media quadrada=", rm**2
    write(*,*) "quadrado da media=", rm2
    write(*,*) "delta=", abs(rm**2-rm2)

close(1)
end

```

## Tarefa 4

### Entropia

Vamos verificar o aumento da entropia e a flecha do tempo no exercício anterior. Calcule a entropia como função do número de passos  $N$  das moléculas (que é proporcional ao tempo  $t = N \Delta t$ , onde  $\Delta t$  é o intervalo de tempo médio entre passos). A entropia é dada por

$$S = - \sum_i P_i \ln P_i,$$

onde  $P_i$  é a probabilidade de se encontrar o sistema em um certo micro-estado  $i$ . Para se definir o micro-estado  $i$ , definimos um reticulado (muito maior que o tamanho de um passo) e contamos quantas moléculas encontramos em cada célula do reticulado.

### 1.0.3 Entropia de Shannon

A Entropia de Shannon é uma forma de descrever a incerteza de uma informação. Para uma variável aleatória, a Teoria da Informação mostra que a entropia é a forma de se analisar quais são os possíveis arranjos na comunicação de uma “mensagem”. Matematicamente,

$$S = - \sum_i p_i \ln p_i \quad (5)$$

Sendo  $S$  a Entropia de Shannon e  $p_i$  as possibilidades de arranjos. A entropia usual da termodinâmica difere da equação 5 por uma constante, sendo, assim, inevitável correlacioná-las: na termodinâmica,  $p_i$  é a probabilidade do sistema ser encontrado em um microestado  $i$ . Ademais, sabe-se que a entropia tende a aumentar com o tempo em um sistema isolado.

Nessa tarefa, considerou-se um intervalo de tempo  $\Delta t = 1$  entre cada passo dado por um andarilho, de modo que  $N \cdot \Delta t = N \cdot 1 = N$ . Além disso,  $p_i$  é a probabilidade de um andarilho ser encontrado dentro de um certo espaço previamente delimitado como um quadrado de lado muito maior do que o desvio padrão  $\sigma$  da distribuição (equivalente ao tamanho do passo). Sendo  $\sigma \propto \sqrt{N}$  e  $N$  tendo sido escolhido como 2000, definiu-se um parâmetro  $lado = 100$ . Finalmente, tem-se que

$$p_i = \frac{\text{quantidade de andarilhos encontrados no interior do quadrado}}{M}$$

Com  $M$  sendo a quantidade total de andarilhos, que aqui foi definida como  $M = 1000$ .

Os resultados obtidos foram armazenados em um arquivo (*entropia.dat*), que foi utilizado para a produção do histograma mostrado na figura 7. A base do programa é bastante semelhante aos anteriores, mas algumas alterações importantes são:

- Para que o cálculo da entropia fosse realizado corretamente, foi necessária a criação de um “grid” de zeros com dimensões do lado do quadrado, para que fosse possível armazenar *isoma* (vetor de controle dos andarilhos que são encontrados no interior do quadrado) para cada um dos andarilhos;
- o loop mais externo agora é o de passos, pois é preciso que cada andarilho dê  $N$  passos;
- dois loops foram criados para o cálculo da entropia, cada um deles percorrendo todo o quadrado de interesse em uma direção ( $x$  e  $y$ ).

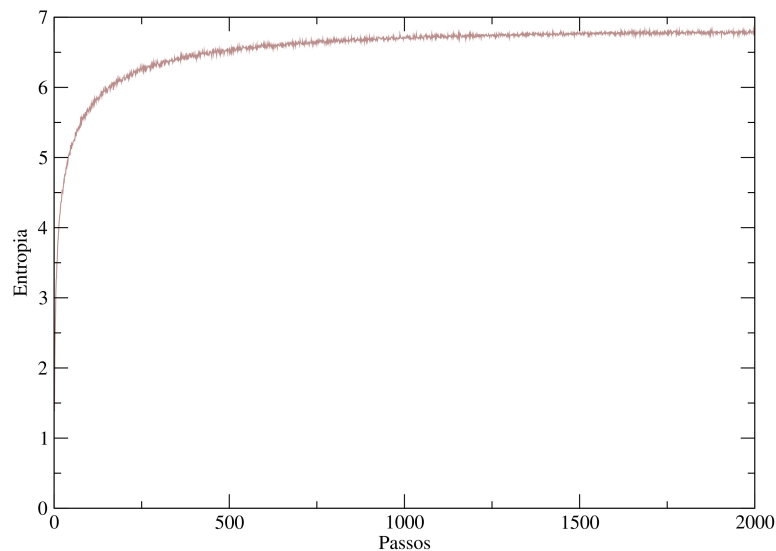


Figura 7: Entropia em função do número de passos.

Código:

```

        parameter(m=1000, n=2000, lado=100)
c vetor de controle de qnts andarilhos estao no interior do
c quadrado de lado=100
        dimension isoma(-lado:lado,-lado:lado)

        open(unit=1, file='entropia.dat')

c loop de passos
        do i=1,n
            s=0.0
c zera contador de posições para cada passo, criando um quadrado
            do ix=-lado,lado
                do iy=-lado,lado
                    isoma(ix,iy)=0
                end do
            end do

c loop de andarilhos
            do j=1,m
                nx=0
                ny=0
                do k=1,i
                    r=rand()

```

```

c direcoes norte, sul, leste e oeste
    if(r .lt. 0.25) then
        nx=nx+1
    else if(r .lt. 0.50) then
        nx=nx-1
    else if(r .lt. 0.75) then
        ny=ny+1
    else
        ny=ny-1
    end if
end do

c checo se as coordenadas do passo dado estao no interior do quadrado
if(abs(nx) .le. lado) then
    if(abs(ny) .le. lado) then
        isoma(nx,ny)=isoma(nx,ny)+1
    end if
end if
end do

c calculo da entropia dos andarilhos no interior do quadrado
do ix=-lado,lado
    do iy=-lado,lado
        if(isoma(ix,iy).gt. 0) then
            p=float(isoma(ix,iy))/m
            s=s-p*alog(p)
        end if
    end do
end do

write(1,*) i, s

end do

close(1)
end

```

## Referências

- [1] DataCamp. Gaussian distribution: A comprehensive guide. DataCamp Tutorial, 2024. URL: <https://www.datacamp.com/tutorial/gaussian-distribution>.
- [2] Kevin Hartnett. How claudes shannon's concept of entropy quantifies information. Quanta Magazine, September 2022. URL: <https://www.quantamagazine.org/how-claudes-shannons-concept-of-entropy-quantifies-information-20220906/>.
- [3] Wikipedia contributors. Entropy (information theory). Wikipedia, The Free Encyclopedia, 2025. URL: [https://en.wikipedia.org/wiki/Entropy\\_\(information\\_theory\)](https://en.wikipedia.org/wiki/Entropy_(information_theory)).
- [4] Wikipedia contributors. Markov chain. Wikipedia, The Free Encyclopedia, 2025. URL: [https://en.wikipedia.org/wiki/Markov\\_chain](https://en.wikipedia.org/wiki/Markov_chain).
- [5] Wikipedia contributors. Random walk. Wikipedia, The Free Encyclopedia, 2025. URL: [https://en.wikipedia.org/wiki/Random\\_walk](https://en.wikipedia.org/wiki/Random_walk).