

# Projeto 2

Juliana Naomi Yamauti Costa, nUSP 10260434

01 de Abril de 2020

Este projeto tem o intuito de estudar sistemas randômicos, desvendando-os através de algoritmos probabilísticos, os quais utilizam a probabilidade como parte de sua lógica. Em particular, estudaremos o problema do 'Caminho aleatório', que tem fundamental importância em Física Estatística por modelar vários fenômenos naturais, mesmo que na realidade alguns deles não sejam puramente aleatórios.

## 1 Tarefa A

A distribuição normal é um importante tipo de distribuição de probabilidade em Estatística. Isso se deve ao encaixe do modelo em muitos fenômenos naturais e sua ligação a vários conceitos matemáticos, como o Movimento Browniano. Também conhecida como distribuição Gaussiana, corresponde ao efeito agregado de experiências aleatórias independentes quando o número de ensaios é muito alto.

O programa a seguir gera números pseudo-aleatórios através da função *rand()* e, com ele, verificou-se propriedades da distribuição e o comportamento da média conforme a mudança de parâmetros.

\_\_\_\_\_ tarefa-A-10260434.f90 \_\_\_\_\_

```
Program A
2
3  !Média de números aleatórios
4
5  Print*, 'Informe a quantidade de números aleatórios a serem gerados'
6  read*, i
7
8  do n=1, 4                                !expoente do número aleatório
9      soma = 0.0
10     do j=1, i
11         r = (rand())**n                    !número aleatório
12         soma = soma + r
13     end do
14     !Calculando a média
15     cmedia = soma/i
16     print*, 'Para n =',n, 'e',i,'pontos aleatórios a média é',cmedia
17 end do
18
19 End Program A
```

## 1.1 Resultados

A função `rand()` fornece número aleatórios no intervalo de 0 a 1, dessa forma, podemos encontrar os valores teóricos de  $\langle x^n \rangle$  e comparar com os valores obtidos estatisticamente. A média pode ser calculada pela integral da função:

$$\int_0^1 x^n dx = \frac{1}{(n+1)}$$

n	$\langle x^n \rangle$	Núm. aleatórios	Média obtida
1	0.5	100	0.518424511
		1000	0.497961760
		10000	0.501827717
2	0.33	100	0.314383537
		1000	0.338106215
		10000	0.330953181
3	0.25	100	0.273117125
		1000	0.235080987
		10000	0.247461602
4	0.2	100	0.164195687
		1000	0.209900960
		10000	0.198787957

Tabela 1: Comparação entre os resultados teórico e encontrados na simulação

Observa-se que aumentando a quantidade de números aleatórios, mais precisa se torna a média. Isso decorre do Teorema Central do Limite, um resultado fundamental que afirma que quando o tamanho da amostra aumenta, a distribuição amostral da sua média aproxima-se cada vez mais de uma distribuição normal.

## 2 Tarefa B

O passeio aleatório é um objeto matemático que descreve um caminho que consiste de uma sucessão de passos aleatórios e, neste problema, estamos explorando o caso unidimensional. Estabelecemos que o andarilho possui probabilidade 'p' de ir para a direita e 'q' de ir para a esquerda ( $p+q=1$ ), com passo de tamanho 'l', sendo cada passo um evento aleatório independente. A função *rand()* foi utilizada devido a sua distribuição uniforme de pseudo-números, assim, dentro do intervalo entre 0 e 1 todos os números tem igual probabilidade de serem escolhidos. Dessa forma, basta dividir o intervalo de acordo com a probabilidade e utilizar como fator de decisão o número aleatório estar dentro dele ou não.

Como parâmetros fixos, foram aplicados 10000 andarilhos, cada um dando 1000 passos, sendo testadas diferentes probabilidades de passos para a direita (informações destacadas em azul).

— tarefa-B1-10260434.f90 —

```
Program R_walk
2
parameter (nmax= 10000)
4 dimension c(nmax), a(nmax)

6 !Número de andarilhos
iandarilhos = 10000

8
!Número de passos
10 Np = 1000

12 !Distribuição uniforme de probabilidade
p=1.0/2.0 !probabilidade passo para direita

14
!arquivo para colocar x
16 open(10, file = 'saida-B1-10260434.dat')

18 soma1 = 0.0
soma2 = 0.0

20
!simulação do andarilho
22 do i=1, iandarilhos
    x = 0 !Posição inicial do andarilho i
24    do j=1, Np
        r = rand() !numero aleatório
26        if(r .lt. p) then
            x = x + 1
28        else
            x = x - 1
30        end if
    end do
32    soma1 = soma1 + x !soma das posições para calcular
    ↪ a média
    soma2 = soma2 + x**2
34    write(10,*) i,x !posição final de cada andarilho
end do
```

```

36 close(10)

38 !abrindo novamente para contagem de andarilhos em cada posição
open(10, file = 'saida-B1-10260434.dat')

40

42 !arquivo para gerar gráfico  $n(x)$  vs  $x$ 
open(20, file = 'histogramaB1-10260434.dat')

44 do n=1, nmax
    read(10, *,end=1) c(n), a(n)           !lendo o arquivo
46 end do
1 continue

48 do b= -Np, Np           !contagem de andarilhos em cada posição
    cont=0
    do n=1, iandarilhos-1
        if (a(n) .eq. b) then
52             cont=cont+1
54         end if
    end do
    if (cont .ne. 0) then
56         write(20,*) b,cont
58     end if
end do

60

62 !forma estatística
xmedia = soma1/iandarilhos           !media de  $\langle x \rangle$ 
x2media = soma2/iandarilhos           !media de  $\langle x^2 \rangle$ 

64

66 !forma analítica
q = 1 - p
xm = (p-q)*Np
68 x2m= (Np*(p-q))**2 + 4*p*q*Np

70 print*, 'Resultado estatístico  $\langle x \rangle$ =' ,xmedia,'e analítico  $\langle x \rangle$ =' , xm
print*, 'Resultado estatístico  $\langle x^2 \rangle$ =' ,x2media,'e analítico  $\langle x^2 \rangle$ =' , x2m
72

74 close(10)
close(20)
End Program R_walk

```

## 2.1 Tarefa B1

Neste problema os andarilhos tem igual probabilidade de irem para esquerda e direita ( $p=q=1/2$ ). Foi utilizado o código '*tarefa-B1-10260434.f90*' para gerar as posições finais de cada andarilho (armazenados no arquivo '*saída-B1-10260434.dat*'), calcular a média e média quadrática de posições, e contar a quantidade de andarilhos em cada posição (armazenado no arquivo '*histogramaB1-10260434.dat*').

### 2.1.1 Resultados

A probabilidade de encontrar um bêbado em determinada posição, quando  $p=q=1/2$  é dada pela equação:

$$P_N(x) = \frac{N!}{[(N+x)/2]![(N-x)/2]!} \left(\frac{1}{2}\right)^N \quad (1)$$

Nesse caso especial, ela assume uma forma simétrica e a distribuição binomial apresenta o seguinte gráfico:

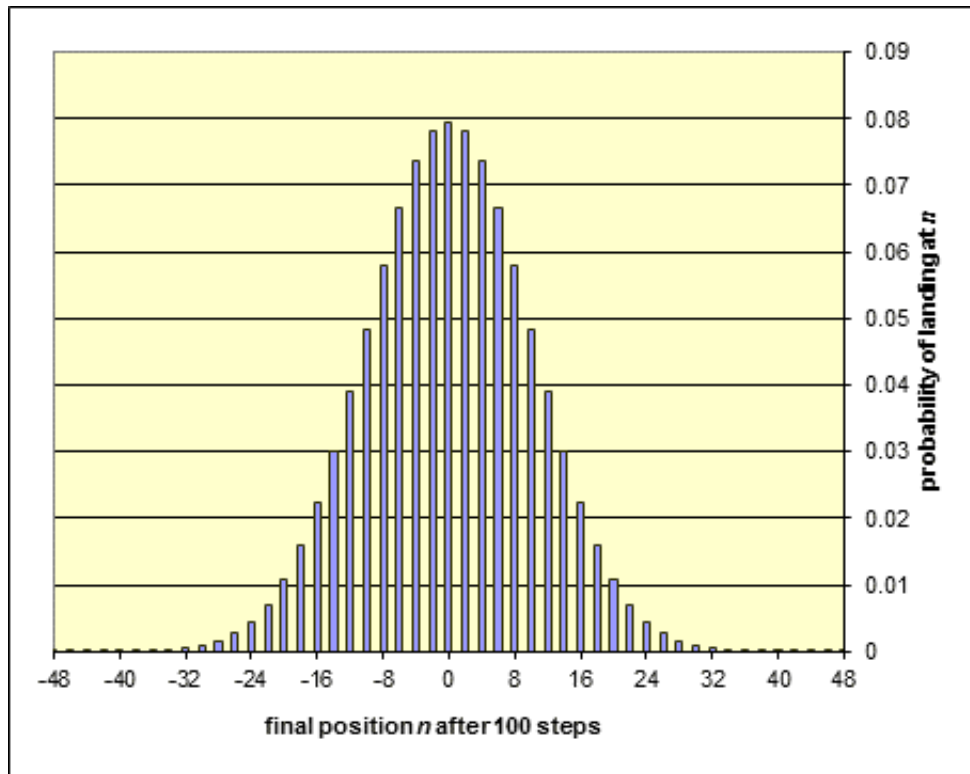


Figura 1: Probabilidade de encontrar um andarilho em cada posição. Fonte: (THE. . . , s.d.)

Observa-se que a probabilidade de encontrar um andarilho  $N$  passos distante da origem é muito pequena, enquanto de encontrá-lo nas proximidades da origem é muito maior. Esse resultado assemelha-se com o encontrado, o qual é centrado na origem, simétrico e possui a forma aproximada de uma distribuição normal:

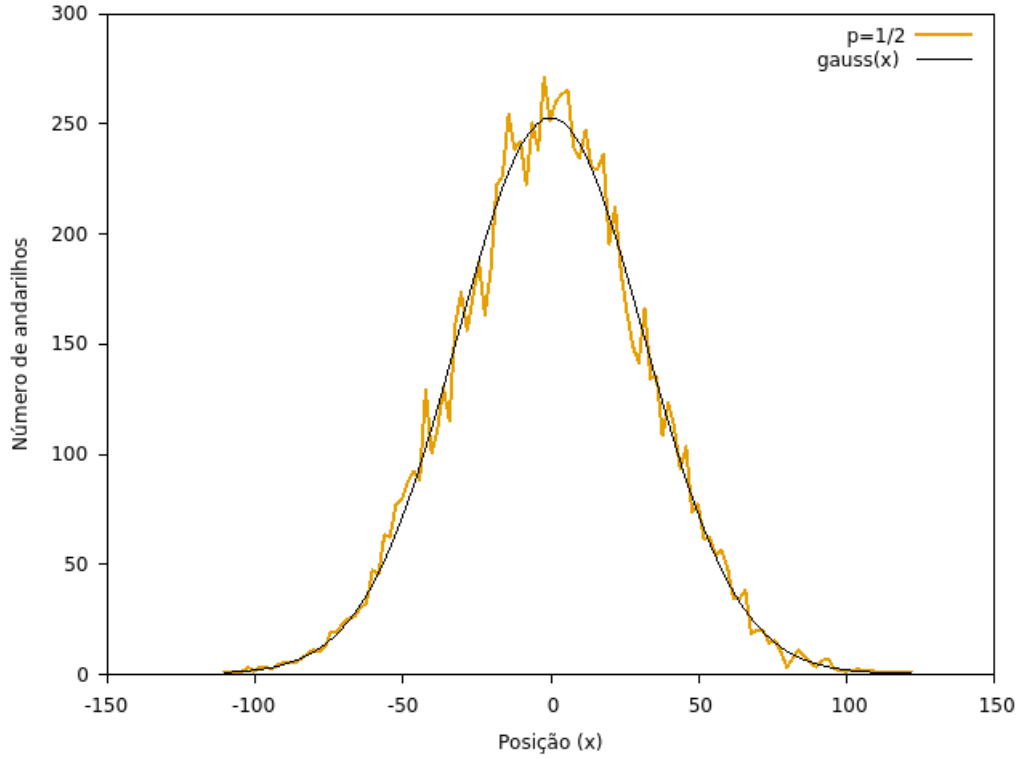


Figura 2: Gráfico obtido a partir da simulação para  $p=1/2$ . A curva em preto 'gauss(x)' representa o fitting dos dados a uma curva gaussiana

Isso é possível pois para  $N$  grande (quando o intervalo de tempo de um passo tende a zero) a probabilidade tende a uma função Gaussiana:

$$P(x, N\Delta t) = \sqrt{\frac{2}{\pi N}} e^{\frac{-x^2}{2N}} \quad (2)$$

Assim, observa-se que os dados adaptam-se à curva de uma distribuição gaussiana, como mostra o gráfico. Para as médias foram obtidos os seguintes resultados:  $\langle \mathbf{x} \rangle = 9.16000009 \cdot 10^{-02}$  e  $\langle \mathbf{x}^2 \rangle = 999.865601$  como média e média quadrática de posições, respectivamente. Como discutido anteriormente, esperava-se que a média das posições se aproximasse de 0. Já a média quadrática aumenta linearmente com o tempo, porém, como cada passo foi considerado como um intervalo de tempo, temos que ela se iguala ao número de passos ( $N=1000$ ), como foi encontrado.

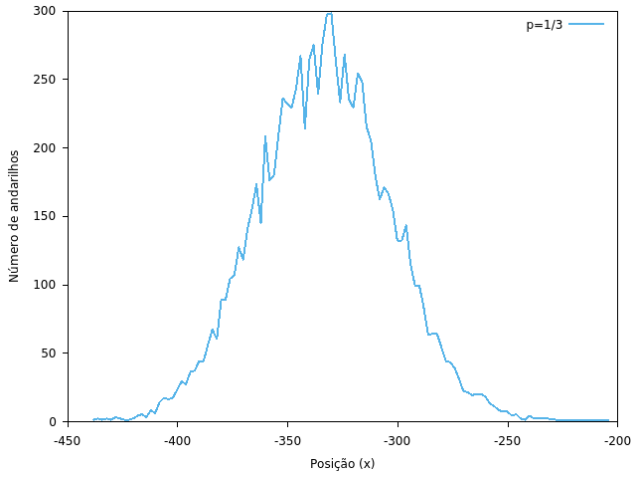
## 2.2 Tarefa B2

Os resultados analíticos foram comparados com os estatísticos obtidos a partir do programa '*tarefa-B1-10260434.f90*' e os gráficos foram obtidos da mesma forma que a tarefa anterior. Analiticamente, derivamos as seguintes expressões das médias:

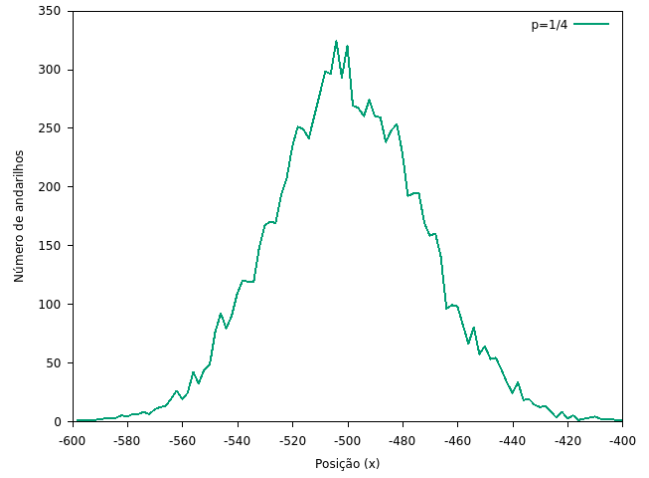
$$\langle x \rangle = N(p - q) \quad (3)$$

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

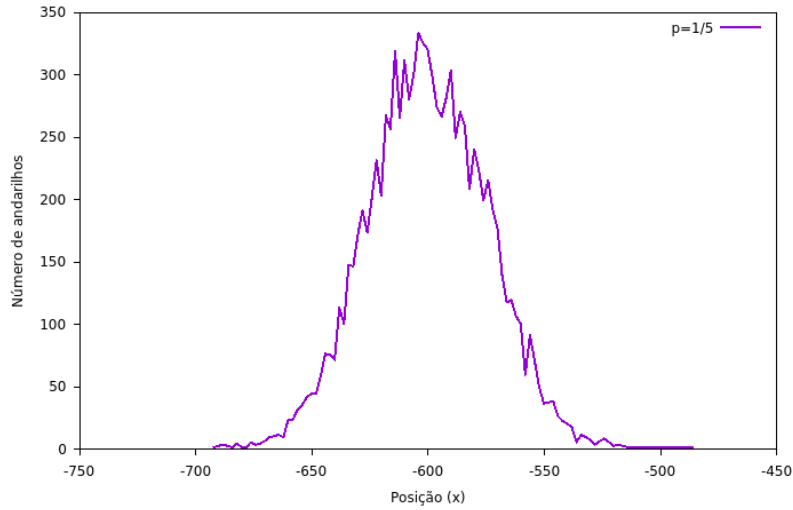
## 2.2.1 Resultados



(a) Deslocamento para a esquerda, com  $p=1/3$ .



(b) Deslocamento para a esquerda, com  $p=1/4$ .



(c) Deslocamento para a esquerda, com  $p=1/5$ .

Figura 3: Gráficos de distribuição de andarilhos para diferentes probabilidades.

Observa-se o deslocamento do gráfico para posições à esquerda, como esperado, uma vez que diminuindo a probabilidade dos andarilhos darem um passo para direita, mais andarilhos aparecerão em posições à esquerda.

p	$\langle x \rangle$		$\langle x \rangle^2$	
	Analítico	Estatístico	Analítico	Estatístico
1/3	-333.333282	-333.355194	112014.898	111999.969
1/4	-500.000000	-499.931000	250687.797	250750.000
1/5	-600.000000	-599.992798	360641.688	360640.000

Tabela 2: Comparação entre os resultados analíticos e estatísticos das médias

O caminho aleatório 1D pode ser reescrito como a equação de difusão contínua macroscópica, se  $l$  e  $\Delta t$  tendem a zero. Quando as probabilidades são desiguais, adiciona-se um termo extra que pode ser interpretado como velocidade. É possível analisar esse fenômeno ao observar as posições dos andarilhos e, com auxílio de algumas bibliotecas do Python foi obtido o seguinte gráfico:

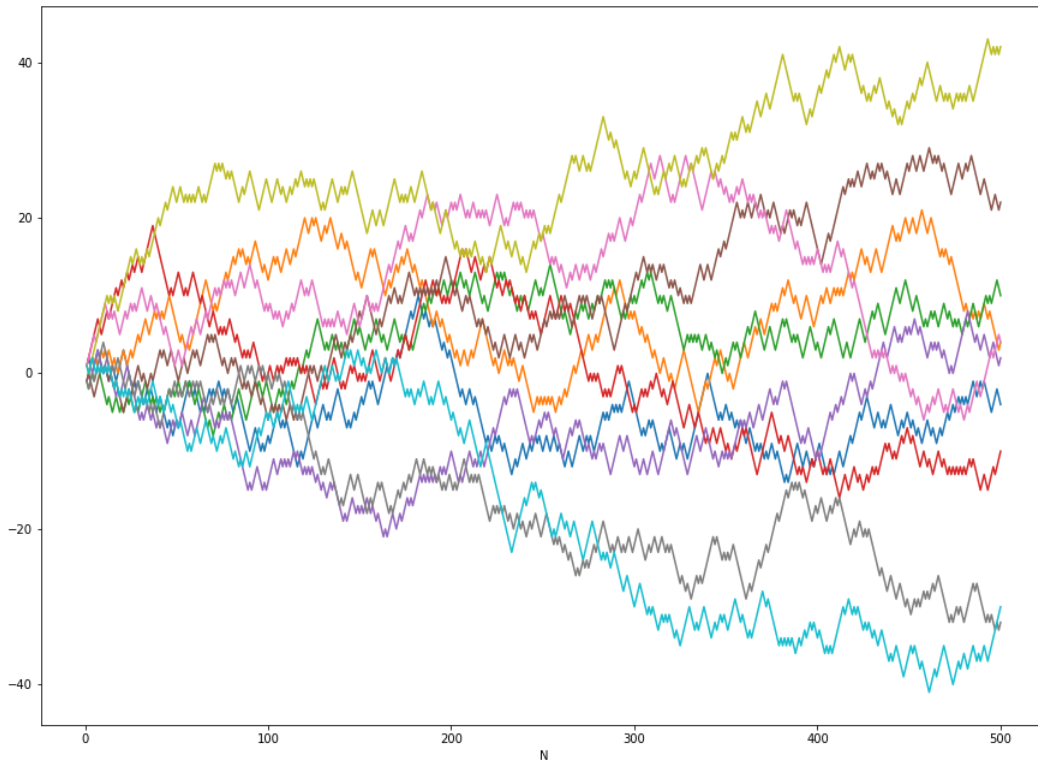


Figura 4: Gráfico de  $x$  (posição) *vs*  $N$  (passo) para 10 andarilhos e 500 passos.

Verifica-se que com o aumento do número de passos há uma expansão desse 'cone' para posições mais afastadas da origem.



### 3 Tarefa C

Analisando agora o caso bidimensional do caminho aleatório, a função *rand()* foi utilizada da mesma maneira, porém o intervalo de 0 a 1 foi dividido em quatro, cada um representando a mesma probabilidade do andarilho ir para uma direção. Todos os testes foram feitos com 10000 andarilhos, com início na origem, variando o número de passos. Além disso, como as médias envolvem vetores, as somas foram feitas individualmente para cada componente.

tarefa-C-10260434.f90

#### Program C

```
2      !Random walk, gerando coordenada final de cada andarilho
4      open(10, file = 'saida-C(10.1)-10260434.dat')

6      !Número de andarilhos
iandarilhos = 10000

8
10     !Passos
N = 10

12     xsoma = 0.0
ysoma = 0.0
14     x2soma = 0.0
y2soma = 0.0

16
18     !simulação do andarilho
do i=1, iandarilhos
    !Posição inicial do andarilho i
    x = 0
    y = 0
    do j=1, N
        r = rand()                                !numero aleatório
        if(r .lt. 0.25 ) then                       !Distribuição
            ⇨ uniforme de probabilidade
            x = x - 1
        elseif((r .gt. 0.25) .and. (r .lt. 0.5)) then
            x = x + 1
        elseif ((r .gt. 0.5) .and. (r .lt. 0.75)) then
            y = y + 1
        elseif ((r .gt. 0.75) .and. (r .lt. 1)) then
            y = y - 1
        end if
    end do
    write(10,*) x,y
    !calculando desvio e médias
    xsoma = xsoma + x
    x2soma = x2soma + x**2
    ysoma = ysoma + y
    y2soma = y2soma + y**2
end do
```

```

42  !medias de cada componente
vxmedia = xsoma/iandarilhos
44  vymedia = ysoma/iandarilhos
print*, '<r> = (',vxmedia,vymedia,')'

46

!r*r
48  vr2 = x2soma/iandarilhos + y2soma/iandarilhos

50  !produto escalar de <r>*<r>
pescalar = vxmedia*vxmedia + vymedia*vymedia

52

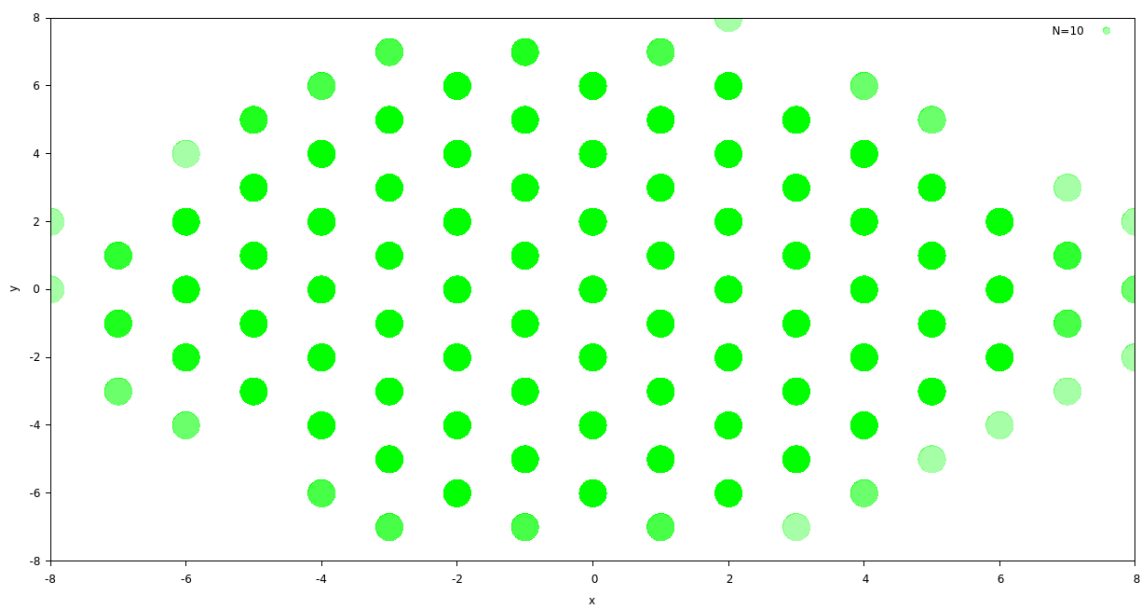
!dispersão**2
54  disp = vr2 - pescalar
print*, 'disp**2 = ', disp

56

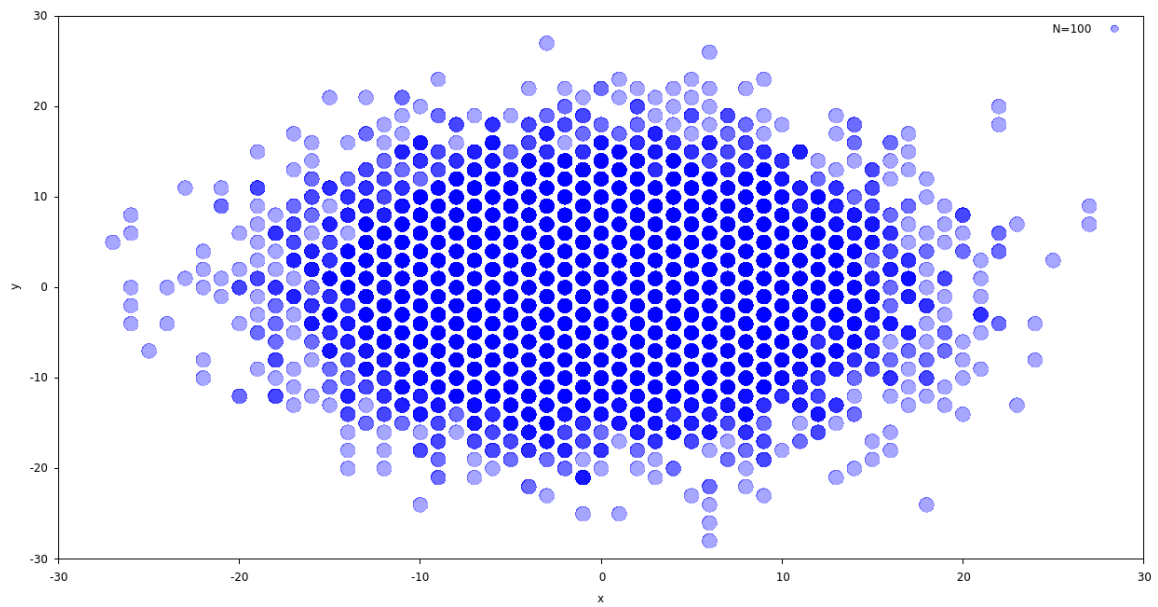
close(10)
58  End Program C

```

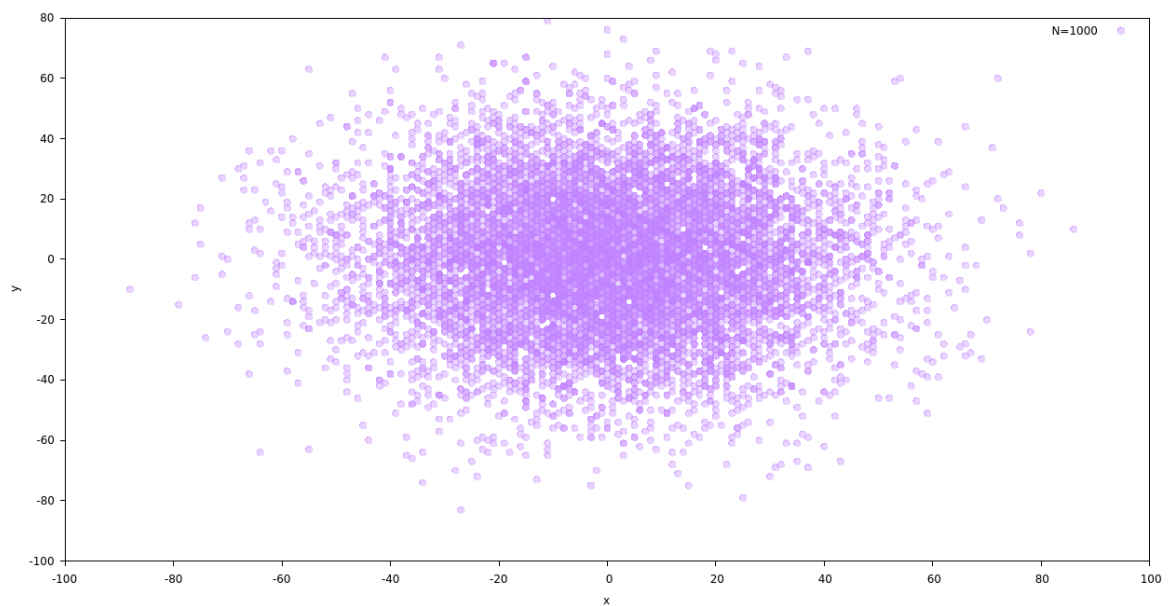
Os gráficos a seguir foram feitos com pontos semi-transparentes, assim, é possível visualizar onde há maior concentração de andarilhos em determinadas posições. Verifica-se que há uma aglomeração nas proximidades da origem, porém quanto maior o número de passos, mais longe os andarilhos podem ser encontrados, mesmo que todas as direções tenham igual probabilidade. Isso indica que com o aumento da dimensão, menor se torna a probabilidade do andarilho voltar à posição inicial.



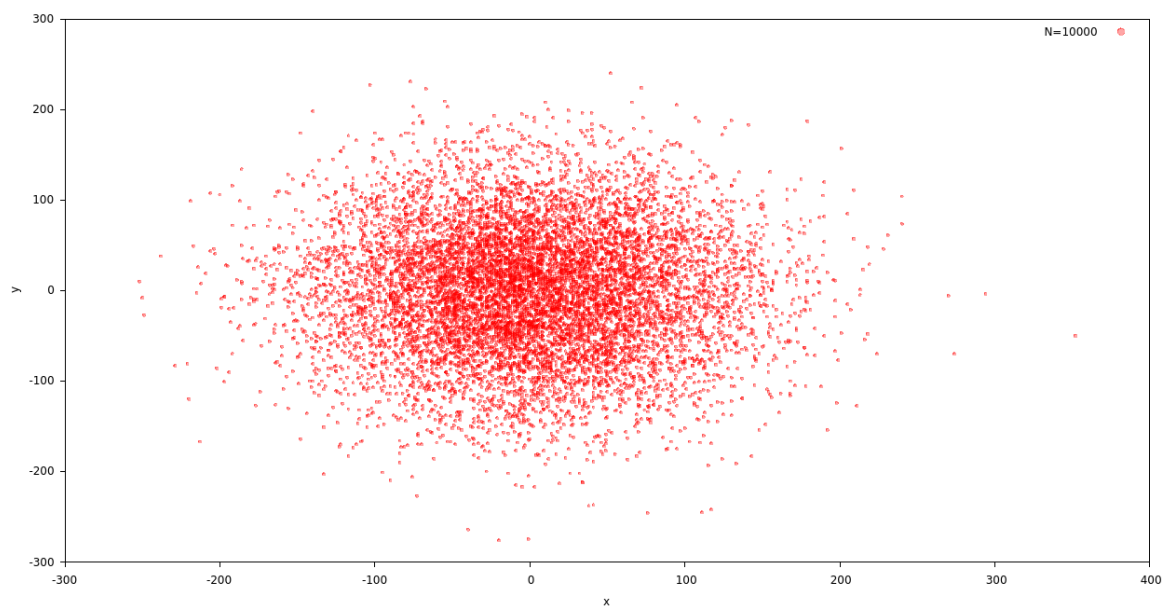
(a) Posições finais dos andarilho para simulação bidimensional.  $N=10$ .



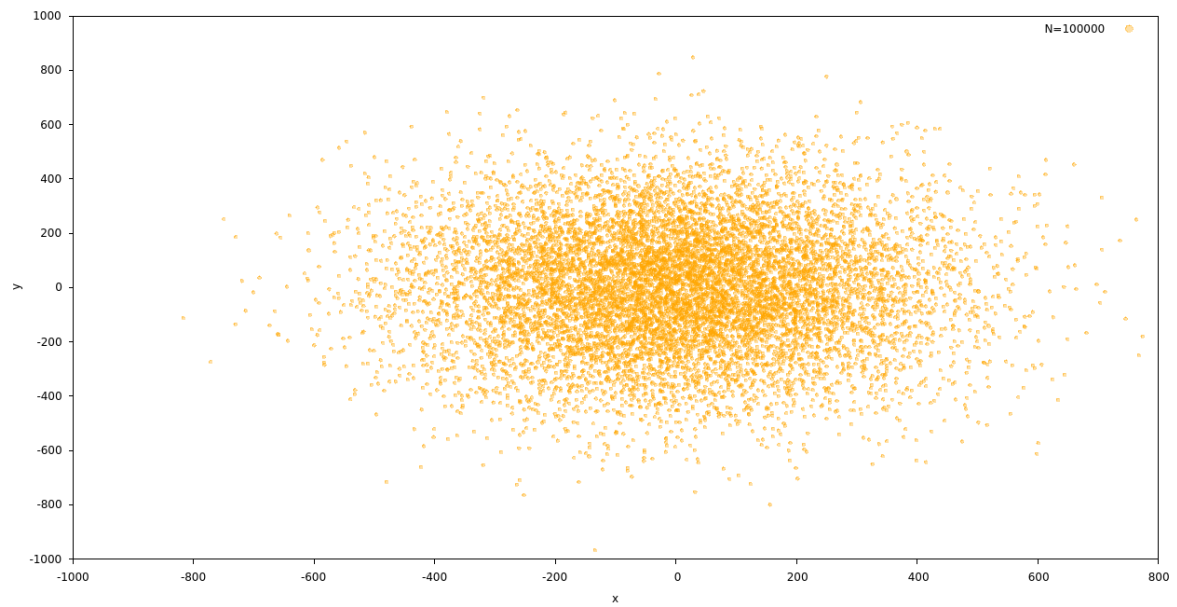
(b) Posições finais dos andarilho para simulação bidimensional.  $N=100$ .



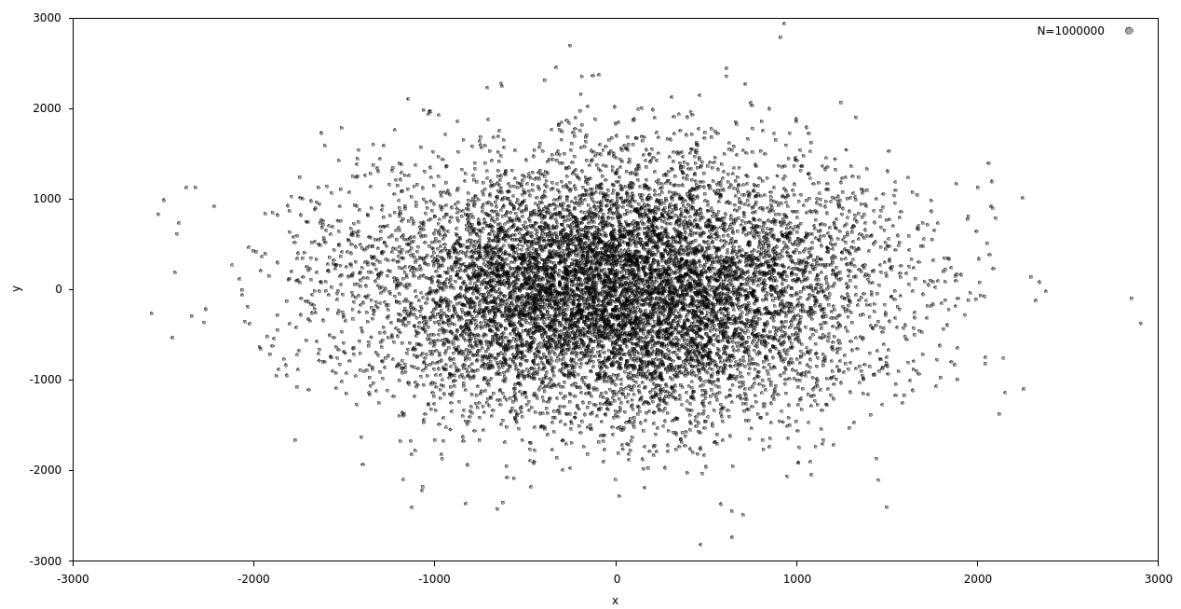
(c) Posições finais dos andarilho para simulação bidimensional.  $N=1000$ .



(d) Posições finais dos andarilho para simulação bidimensional.  $N=10000$ .



(e) Posições finais dos andarilho para simulação bidimensional.  $N=100000$ .



(f) Posições finais dos andarilho para simulação bidimensional.  $N=1000000$ .

Figura 3: Gráficos das posições finais dos andarilhos com variação do número de passos  $N$ .

Com a tabela a seguir é possível verificar o que foi discutido acima. Observando o vetor médio de cada variação de  $N$ , nota-se que quanto maior o valor de  $N$ , menos próximo ele se localiza da origem - correspondente a maior dispersão de andarilhos apresentada nos gráficos. Também podemos perceber que  $\Delta^2$  aproxima-se do número de passos, da mesma forma que o caso unidimensional.

Andarilhos	N	$\langle \vec{r} \rangle$		$\Delta^2$
		x	y	
10000	10	-1.77999996E-02	1.99999996E-02	9.83248329
10000	$10^2$	-2.20999997E-02	7.93000013E-02	100.971024
10000	$10^3$	-2.34999992E-02	-0.105899997	1015.22443
10000	$10^4$	0.358999997	-0.418199986	9863.49023
10000	$10^5$	2.13569999	-1.42120004	100666.266
10000	$10^6$	1.29030001	-2.28049994	994600.625

Assim como problema 1D, a análise bidimensional também pode ser relacionada a equação de difusão, sendo mais uma possibilidade de verificar como mecanismos microscópicos podem chegar ao limite macroscópico ao aumentar o número de andarilhos ao infinito e utilizar escalas maiores. Um código alternativo foi criado para verificar o caminho dos andarilhos ao longo do espaço ( '*tarefa-C1-10260434.f90*' ) e, com auxílio de algumas bibliotecas do Python foi obtido o seguinte gráfico:

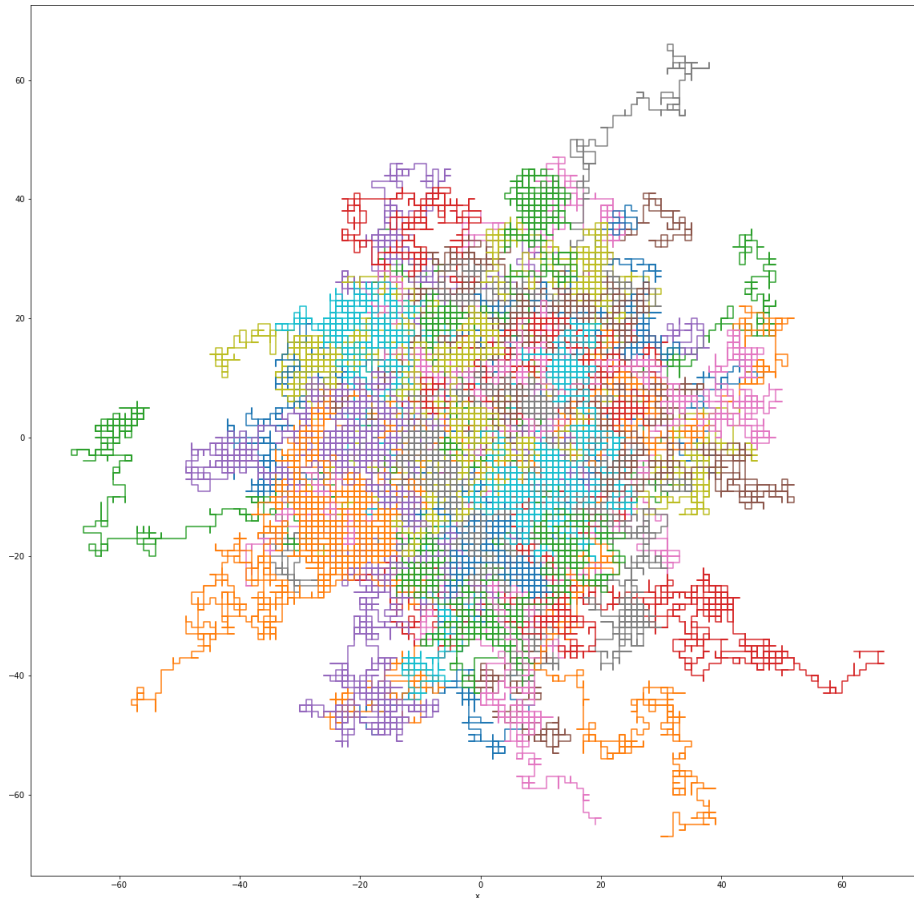


Figura 4: Posição dos andarilhos no espaço 2D.  $x$  vs  $y$ . (100 andarilhos, 100 passos)

## 4 Tarefa D

Esta tarefa foi abordada de maneira diferente para facilitar a forma como o problema é lido, assim, ao invés de usar arquivos que armazenam as posições, foram utilizados vetores. Para calcular a entropia, foram utilizados 2000 andarilhos, cada um dando 10000 passos e com posição inicial na origem. A probabilidade de encontrar o sistema em certo microestado 'i' foi calculada dividindo a quantidade de andarilhos presente em um reticulado.

$$S = - \sum_{i=1}^N P_i \ln P_i \quad (5)$$

Portanto, o espaço 2D foi dividindo em quadrantes de lado=30, adicionando-se um contador de andarilhos para cada quadrante após cada passo. Além disso, cada passo é considerado como um instante de tempo e o espaço analisado foi delimitado a um valor máximo pmax=1200, tornando a análise constante a cada passo.

\_\_\_\_\_ tarefa-D-10260434.f90 \_\_\_\_\_

```
Program Entropia
2
parameter (nmax= 100000)
4 dimension ix(nmax), iy(nmax)

6 iandarilhos = 1000
N = 30000

8
do i=1, iandarilhos
10     ix(i) = 0
    iy(i) = 0
12 end do

14 !simulação do andarilho por vetores
p = 0.25 !probabilidade

16
do i = 1, N !cada passo será contado como um instante de tempo
18     do j = 1, iandarilhos !todos os andarilho dão um passo ao
        ↪ mesmo tempo
        r = rand()
20         if (r .lt. 0.25) then
            ix(j) = ix(j) + 1
22         elseif(r .gt. 0.25 .and. r .lt. 0.5) then
            ix(j) = ix(j) - 1
24         elseif (r .gt. 0.5 .and. r .lt. 0.75) then
            iy(j) = iy(j) + 1
26         else
            iy(j) = iy(j) -1
28         end if
    end do

30 !'do' inicial não é fechado

32 !contagem de andarilhos em subdivisões do espaço 2D p/ calcular
```

```

34  !a probabilidade de encontrá-los naquele microestado

36  open(20, file = 'saida-D-entrop-10260434.dat')

38  stotal = 0.0          !somatório da entropia p/ cada microestado
lado = 30                !tamanho do quadrante
40  pmax = 1200           !tamanho do espaço analisado

42  !divisão do espaço 2D em quadrantes ladoxlado
!percorre um quadrante de tamanho= 'lado' em x e todas as possibilidades
↪ em y

44      do k=-pmax,pmax-lado,lado      !eixo x
46          do l=-pmax,pmax-lado,lado  !eixo y
              cont = 0.0                !contador de andarilhos
              ↪ dentro do quadrante
48              do m=1, iandarilhos      !condição para
              ↪ estar dentro do quadrante
                  if ((ix(m) .le. k+lado) .and. (ix(m) .ge.
                  ↪ k) .and. &
50                  & (iy(m) .le. l+lado) .and. (iy(m) .ge.
                  ↪ l)) then
                      cont=
↪ cont+1
52                      end if
                      end do
54                      if (cont .ne. 0) then      !evitar log(0)
                          prob = cont/iandarilhos
56                          s = prob*log(prob)      !entropia
                          stotal = stotal - s
58                      end if
                      end do
60      end do
      write(20,*) i, stotal
62  end do
close(20)

64  End Program Entropia

```

#### 4.0.1 Resultados

O seguinte gráfico foi obtido para a entropia:

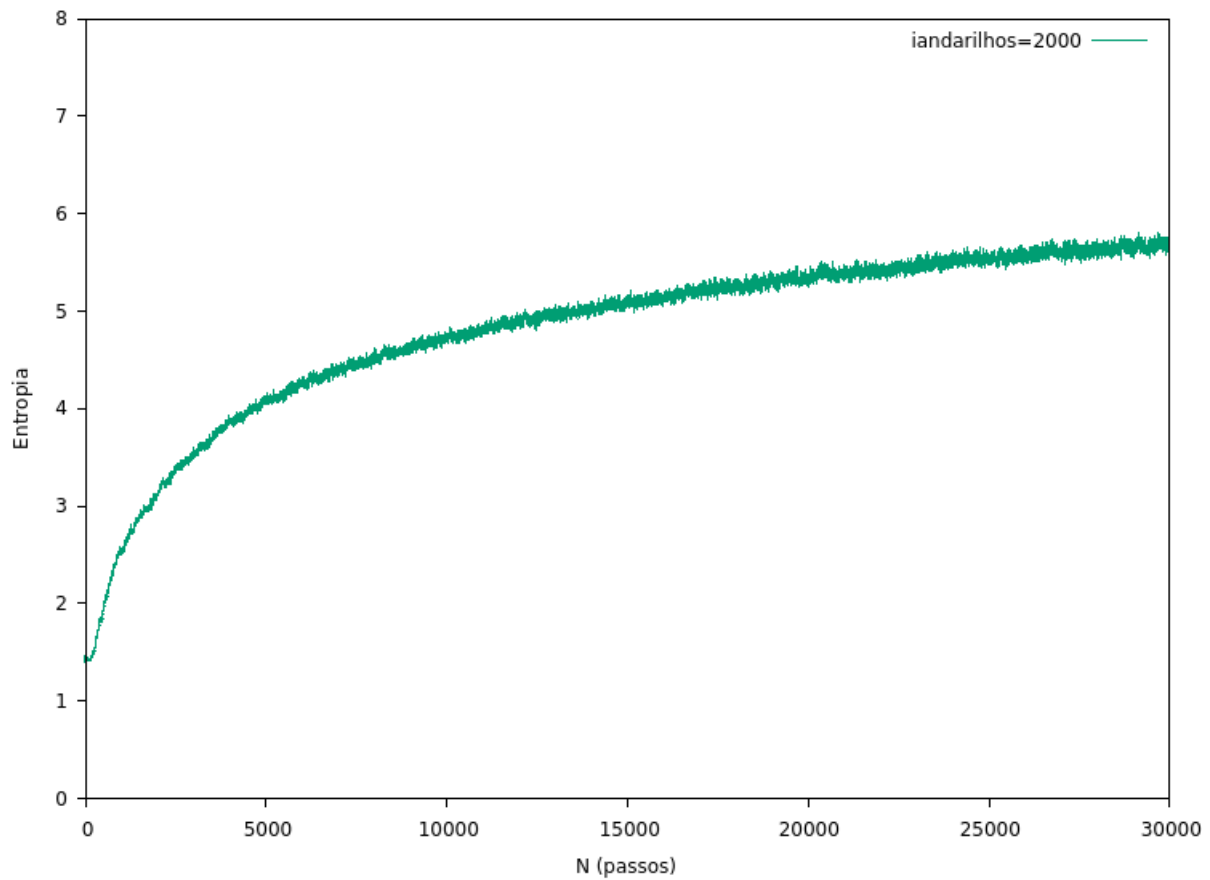


Figura 5: Evolução da entropia no sistema.

Podemos observar que a entropia cresce com o tempo e existem flutuações, as quais se devem devido ao tamanho finito das células. Como esperado, a curva tem comportamento logarítmico e observa-se que, apesar do crescimento constante, há diminuição na taxa de crescimento, indicando que o sistema está se aproximando do estado de equilíbrio.



Todos os gráficos foram verificados inicialmente pelo xmgrace, mas por fins de visualização, os que estão sendo apresentados foram processados no Gnuplot.

## Referências

DESCONHECIDO. **Distribuição normal**. Disponível em:

[https://pt.wikipedia.org/wiki/Distribui%C3%A7%C3%A3o\\_normal](https://pt.wikipedia.org/wiki/Distribui%C3%A7%C3%A3o_normal). (Acessado: 31.03.2020).

\_\_\_\_\_. **Passeio aleatório**. Disponível em: [https://pt.wikipedia.org/wiki/Passeio\\_aleat%C3%B3rio#Dimens%C3%B5es\\_superiores](https://pt.wikipedia.org/wiki/Passeio_aleat%C3%B3rio#Dimens%C3%B5es_superiores).

(Acessado: 31.03.2020).

NORDLUND, Kai. **Random Walks**. Disponível em:

<http://beam.helsinki.fi/~knordlun/mc/mc7nc.pdf>. (Acessado: 30.03.2020).

PERESSI, M. **Random Walks and Diffusion**. Disponível em:

<http://www-dft.ts.infn.it/~peressi/rw.pdf>. (Acessado: 31.03.2020).

REIF, Frederick. **Fundamentals of statistical and thermal physics**. [S.l.]: Waveland Press, 2009.

SALINAS, Silvio RA. **Introdução a física estatística vol. 09**. [S.l.]: Edusp, 1997.

THE One-Dimensional Random Walk. Disponível em:

<http://galileo.phys.virginia.edu/classes/152.mf1i.spring02/RandomWalk.htm>. (Acessado: 31.03.2020).

THEUNS, Tom. **Lecture 6: Random Walks**. Disponível em:

<http://star-www.dur.ac.uk/~tt/MSc/Lecture6.pdf>. (Acessado: 28.03.2020).