



Universidade de São Paulo
Instituto de Física de São Carlos
7600017 - Introdução à Física Computacional
Docente: Francisco Castilho Alcaraz

Projeto 02: Sistemas Aleatórios

Andressa Colaço
Nº USP: 12610389

São Carlos
2022

Sumário

1	Introdução	2
2	Tarefa A	2
3	Tarefa B	4
3.1	Tarefa B1	8
3.2	Tarefa B2	11
4	Tarefa C	15
5	Tarefa D	22
6	Apêndices	25

1 Introdução

Esse projeto tem o objetivo de estudar os sistemas aleatórios através de uma abordagem probabilística. Será estudado o problema dos caminhantes aleatórios em 1 e 2 dimensões e o aumento da entropia deste sistema conforme aumenta-se o número de passos e os viajantes podem se distanciar mais uns dos outros no espaço.

2 Tarefa A

A fim de testar o gerador de números aleatórios, que será utilizado durante todo este projeto, realizamos o cálculo da média $\langle x^n \rangle$ para $n = 1, 2, 3, 4$. Para tal, foi escrito o seguinte código:

```
1      PROGRAM media_aleat
2      dimension sum(1:4)
3
4      write(*,*) 'Insira N:'
5      read(*,*) N
6
7      do i = 1, 4
8          sum(i) = 0.0
9      end do
10
11     do j = 1, N
12         x = rand()
13         do i = 1, 4
14             sum(i) = sum(i) + x**i
15         end do
16     end do
17
18     do i = 1, 4
19         sum(i) = sum(i)/N
20     end do
21
22     write(*,*) '<x> = ', sum(1)
23     write(*,*) '<x^2> =', sum(2)
24     write(*,*) '<x^3> =', sum(3)
25     write(*,*) '<x^4> =', sum(4)
26
27     stop
```

end

Aqui, o número N deve ser dado pelo usuário - para números de ordem grande, as aproximações das médias serão mais coerentes com o esperado, enquanto, para N pequeno, tende-se a observar um desvio maior deste valor.

Logo em seguida, é criado um vetor com 4 posições, sendo que cada uma delas armazenará o resultado das somas parciais de x^n conforme os números aleatórios são gerados. O número da posição corresponde ao n de x calculado no momento. Antes de se começar a armazenar dados, é atribuído o valor 0 a cada soma, para evitar somas com valores obtidos no endereço de memória do vetor advindos de outros programas. Essa decisão foi tomada para não precisar chamar a função `rand()` separadamente para as quatro médias.

É criado um loop de 1 até N , que corresponde ao número de vezes que um número aleatório será gerado. Tal número é obtido e guardado na variável real x . Em seguida, entra-se em um loop interno que soma x^n à sua soma parcial correspondente.

Por fim, ao terminar as somas, divide-se cada valor por N , obtendo-se a média correspondente. Esse valor é então impresso na tela.

A saída para $N = 1000$ é:

Figura 1: Saída do código 1.

```
andressacolaco@ametista10:/public/fiscomp2022-2-alcaraz/proj2/proj2_12610389/tarefa-a-
./tarefa-a-12610389.exe
Insira N:
1000
<x> = 0.497961760
<x2> = 0.326714516
<x3> = 0.240649104
<x4> = 0.189388528
```

Podemos calcular os resultados obtidos estatisticamente com o resultado dado pela integral:

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

Portanto, temos para $N = 1000, 10000, 100000$:

Tabela 1: $\langle x^n \rangle$

n	$\langle x^n \rangle$	N	Média obtida	Erro
1	0.5	1000	0,497961760	0.00203824
		10000	0.501827717	0.001827717
		100000	0.500281513	0.000281513
2	1/3	1000	0.326714516	0.006618817333
		10000	0.335473716	0.002140382667
		100000	0.333476216	0.0001428826667
3	0.25	1000	0.240649104	0.009350896
		10000	0.252227634	0.002227634
		100000	0.249979049	0.000020951
4	0.2	1000	0.189388528	0.010611472
		10000	0.202283651	0.002283651
		100000	0.199869081	0.00203824

Observamos que, como esperado pela teoria, conforme a amostra N aumenta, mais os valores se aproximam da média calculada com a integral.

3 Tarefa B

Na tarefa B, começamos a estudar o problema dos viajantes alatórios em 1 dimensão. Dado um número N de passos, a cada um deles um andarilho tem uma certa probabilidade p de andar para a direita em uma $q = 1 - p$ de andar para a esquerda. Após este número de passos, o andarilho se encontra em uma posição x .

Dado um número grande de andarilhos, podemos verificar que estes acabam terminando suas trajetórias em pontos diferentes, mas tende-se a notar que há uma maior concentração de andarilhos que terminam suas caminhadas em um determinado ponto e ela diminui conforme afasta-se desta posição.

Para visualizar o problema, foi escrito o seguinte código:

```

1      PROGRAM unidimensional_random_walk
2      parameter(p = 1.0/2.0)
3      parameter(N = 1000)
4      parameter(ip_dim = 1/p)
5      parameter(iwidth=10)
6      parameter(idim_h = (2*N/iwidth)+1)
7      dimension ip(1:ip_dim) !vetor de controle de possibilidades
8      dimension ihist(1:idim_h) !vetor do histograma
9

```

```

10     ip(1) = 1
11
12     do k = 2, ip_dim
13         ip(k) = -1
14     enddo
15
16     min_hist = -(idim_h)/2
17
18     do i = 1, idim_h
19         ihist(i) = 0
20     end do
21
22     open(10, FILE = 'saida-b-histograma1-12610389.dat')
23
24     write(*,*) 'Insira o número M de andarilhos:'
25     read(*,*) M
26
27     sum1 = 0 ! <x>
28     sum2 = 0 ! <x2>
29
30     do i = 1, M
31         ipos = 0 !posicao do andarilho
32
33         do j = 1, N
34             ix = (rand()/p) + 1
35             ipos = ipos+ip(ix)
36         end do
37
38         sum1 = sum1 + ipos
39         sum2 = sum2 + ipos**2
40
41         ipos_hist = ipos/iwidth
42         local = ipos_hist-min_hist+1
43         ihist(local) = ihist(local)+1
44     end do
45
46 c     Contar andarilhos para cada número de passos
47
48     do i = 1, idim_h
49         ipos_hist = i+min_hist-1

```

```

50         write(10,*) ipos_hist*iwidth, ihist(i)
51     end do
52
53 c      Média das posições
54
55         sum1 = sum1/M
56         sum2 = sum2/M
57
58 c      forma estatística
59         write(*,*) 'Resultado estatístico: '
60         write(*,*) '<x> =', sum1
61         write(*,*) '<x2> =', sum2
62
63 c      forma analítica
64         q = 1 - p
65         sum_an1 = N*(p-q)
66         sum_an2 = (N*(p-q))**2 + 4*N*p*q
67
68         write(*,*) 'Resultado analítico:'
69         write(*,*) '<x>=', sum_an1
70         write(*,*) '<x2>=', sum_an2
71
72         close(10)
73
74         stop
75     end

```

A lógica empregada foi a seguinte: em primeiro lugar, declaram-se os parâmetros que serão utilizados durante o código. A variável p recebe a probabilidade de se dar um passo para a direita e pode ser ajustada para qualquer valor (desde que $p \leq q$) enquanto N recebe o número de passos que serão simulados. ip_{dim} e ip são, respectivamente, a dimensão do vetor de possibilidades de caminhada e o vetor em si. Seu uso será explicado na geração dos passos. As variáveis restantes se referem ao histograma que será gerado pelo programa: i_{width} é a largura dos intervalos deste, a qual é escolhida arbitrariamente; $idim_h$ é a dimensão do vetor que guarda as informações do histograma, que é igual ao número de intervalos obtidos através da divisão do intervalo $[-N, N]$ pela largura de cada um; e $ihist$ é o vetor em questão.

Logo após a declaração das variáveis, define-se o vetor de possibilidades ip . Ele foi criado de forma com a qual seu número de elementos é $1/p$ e seu primeiro elemento é 1 (passo à direita) e os demais -1 (passo à esquerda), de forma que, gerando números

aleatórios no intervalo do tamanho do vetor, o passo à direita tenha probabilidade $1/p$ de ser escolhido. Por exemplo, se $p = 1/2$, é gerado o vetor $\vec{ip} = (1, -1)$ e são gerados números aleatórios que assumem os valores 1 ou 2. Acessando o valor do índice correspondente ao número aleatório gerado, adicionamos ou subtraímos um passo na linha, o que corresponde a andar para a direita ou para a esquerda. A lógica é similar para $p = 1/3, 1/4$ e $1/5$, que terão mais valores -1 , ou seja, possuem maior chance de ir para a esquerda.

As declarações foram estruturadas desta maneira para permitir que p assumo o valor que se queira sem precisar criar outros arquivos ou modificar o restante do código. Precisaria-se fazer algumas modificações caso p fosse maior que q , porém, como neste projeto isto não se fez necessário, esta implementação não foi adicionada.

Em sequência a este vetor, foi também definida a variável min_{hist} , que demarca o valor mínimo do eixo x do histograma. Ela auxiliará na escrita dos dados, já que vetores têm sua indexação iniciada do 1 e teremos valores negativos sendo armazenados no começo deles.

Também, ainda antes de começar a gerar as posições, é lido do usuário o número M de andarilhos que se queira simular e as variáveis $sum1$ (que guardará a soma de $\langle x \rangle$) e $sum2$ (que guardará a soma de $\langle x^2 \rangle$) são inicializadas em 0.

Finalmente, é feito um laço que vai de 1 até M , ou seja, roda a geração das posições para cada andarilho. Entrando nesse laço, a posição $ipos$ do caminhante é inicialmente 0 e, logo a seguir, gera-se os N passos definidos para ele da seguinte maneira: para cada passo, é gerado um número pseudo-aleatório (no intervalo marcado por $1/p$) e adiciona-se 1 a este valor já que ip começa em 1; em sequência, é adicionado ou subtraído 1 à posição do caminhante conforme o número pseudo-aleatório gerado. Ao final, o caminhante se encontra em uma determinada posição $ipos$. Essa posição, que também pode ser chamada de x , é então somada à soma que dará origem à média $\langle x \rangle$ e seu quadrado é adicionado à soma que dará origem à média $\langle x^2 \rangle$. Por fim, deve-se adicionar este caminhante ao intervalo do histograma no qual sua posição final caiu. Para isso, é feita uma divisão da coordenada x pela largura do intervalo e pega a parte inteira; em sequência, adiciona-se o caminhante ao intervalo, através do vetor que guarda suas informações. Os $local$ é o índice onde o caminhante deve ser adicionado e está ajustado considerando que $ihist$ vai de $-N/largura$ até $N/largura$.

Ao terminar de gerar os passos dos M andarilhos, precisamos determinar quantos deles terminaram em cada intervalo. Essas informações já estão prontas no vetor, então apenas basta escrever o intervalo dos passos e sua respectiva contagem em um arquivo.

Por fim, as somas mencionadas anteriormente são divididas pelo número de andarilhos, gerando as médias estatísticas $\langle x \rangle$ e $\langle x^2 \rangle$, que são impressas na tela. Por fim, as médias também são calculadas da forma analítica:

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

e

$$\langle x^2 \rangle = (N(p - q))^2 + 4Npq \quad (3)$$

As saídas do programa serão discutidas nos itens 3.1 e 3.2.

3.1 Tarefa B1

Neste primeiro item, consideraremos o caso onde $p = q = 1/2$. O código apresentado na seção B é ajustado para $p = 1/2$ e é escolhido o número de andarilhos $M = 10000$. Executando-o, temos no terminal as médias obtidas estatística e analiticamente:

Figura 2: Saída do código B1.

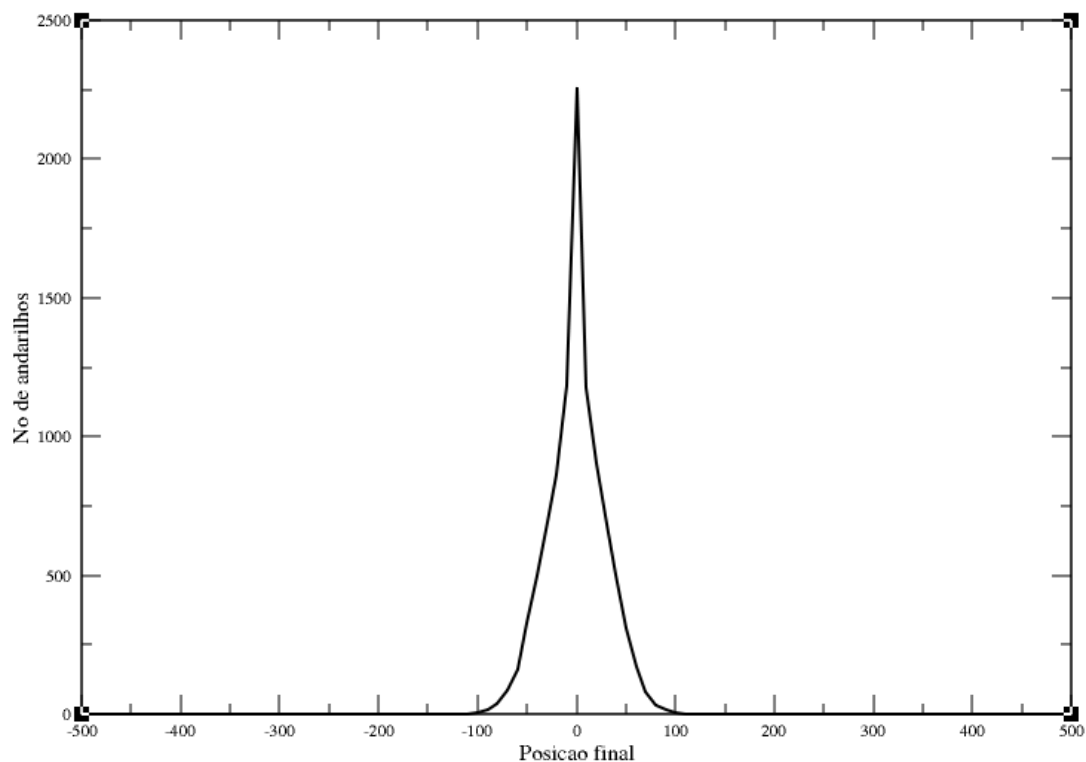
```
andressacolaco@ametista10:/public/fiscomp2022-2-alcaraz/proj2/proj2_12610389/tarefa-b$  
./tarefa-b-12610389.exe  
Insira o número M de andarilhos:  
10000  
Resultado estatístico:  
<x> = 9.160000009E-02  
<x^2> = 999.865601  
Resultado analítico:  
<x>= 0.00000000  
<x^2>= 1000.00000
```

Ambas se apresentam em concordância, conforme esperado a partir do teste realizado na seção A. Vemos então que a primeira média é idealmente próxima a 0 e a segunda, ao número de passos simulados.

A outra saída do programa se encontra no arquivo *'histograma-andarilhos-12610389.dat'*. Utilizando o *grace* para realizar o plot dos dados deste arquivo, obtemos o seguinte gráfico:

Figura 3: Plot do random walk para $N=1000$, $M=10000$ e $p = 1/2$.

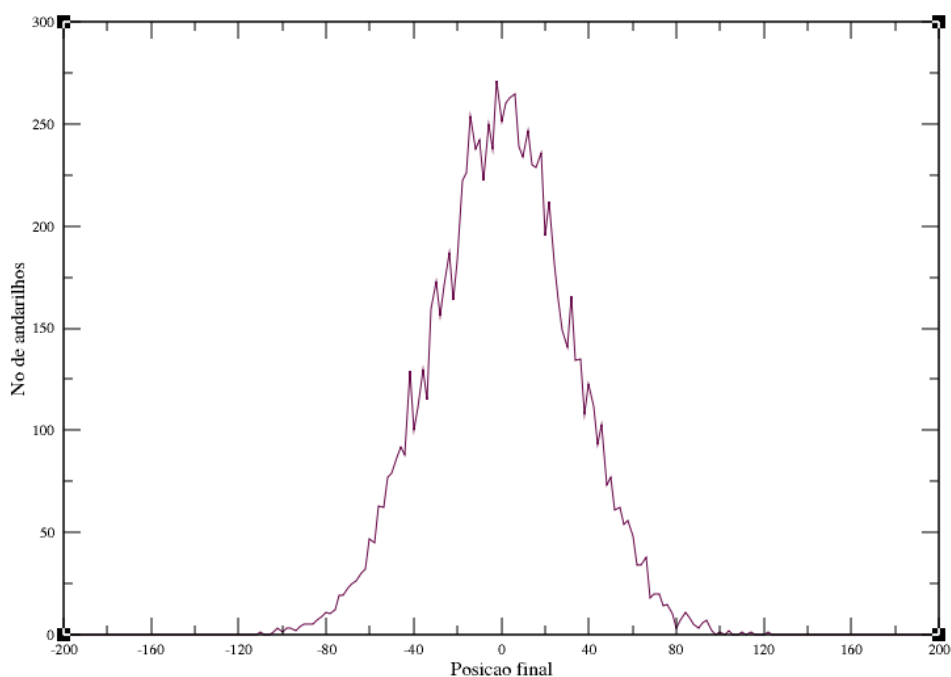
Random walk unidimensional para $N=1000$, $M=10000$ e $p=1/2$



Podemos ver através deste gráfico que a curva para a qual ele se aproxima tem a forma de uma distribuição gaussiana centrada na origem, conforme esperado. Por conta da escolha do intervalo e do plot, vemos que o formato tem muitas linhas retas. Se diminuído o intervalo para 2, conseguimos plots como o seguinte:

Figura 4: Plot do random walk para $N=1000$, $M=10000$ e $p = 1/2$.

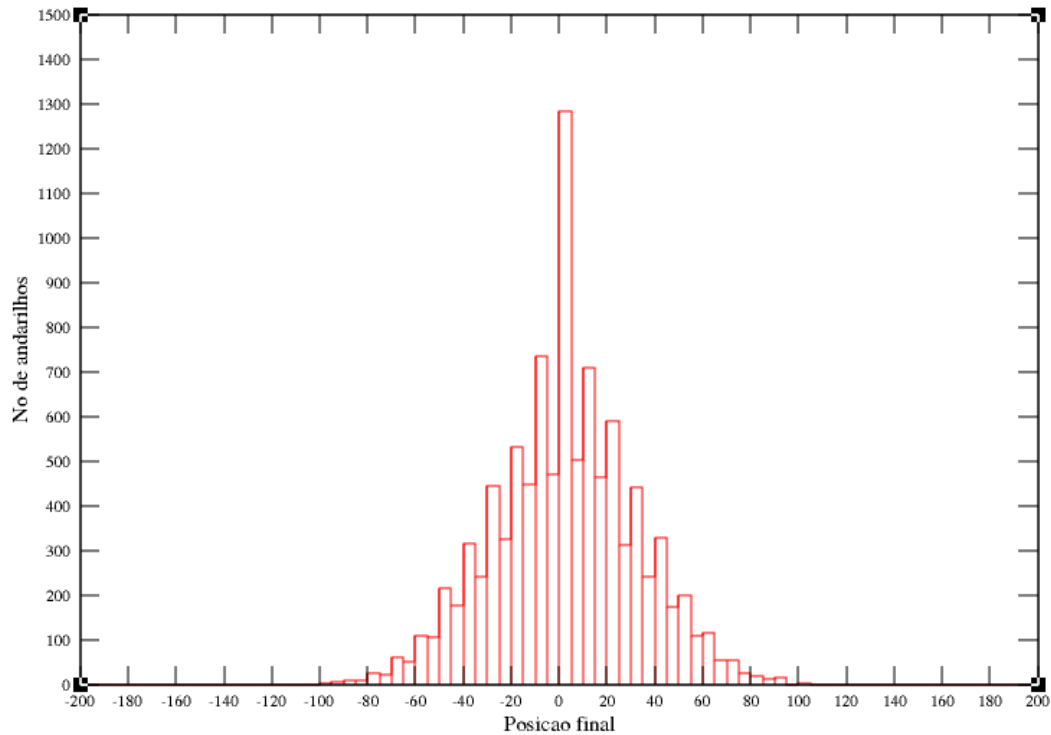
Random Walk unidimensional para 10000 andarilhos e 1000 passos, $p=1/2$



Que evidencia o formato da gaussiana. A título de visualização e experimentação com o código, também colocou-se a disposição de barras para intervalos de tamanho 5, que gerou o seguinte gráfico:

Figura 5: Histograma do random walk para $N=1000$, $M=10000$ e $p = 1/2$.

Random Walk unidimensional para 1000 andarilhos e 10000 passos



Na pasta entregue, os gráficos estão nomeados na ordem em que aparecem no relatório. Na próxima tarefa seguirá-se com o padrão do primeiro gráfico.

3.2 Tarefa B2

Utilizando os valores de $p = 1/3$, $1/4$ e $1/5$ repete-se o procedimento descrito no item anterior. As saídas no terminal do programa são:

Para $p = 1/3$:

Figura 6: Saída do código B2, $p = 1/3$.

```
andressacolaco@ametista10:/public/fiscomp2022-2-alcaraz/proj2/proj2_12610389/tarefa-b$  
./tarefa-b-12610389.exe  
Insira o número M de andarilhos:  
10000  
Resultado estatístico:  
<x> = -333.355194  
<x^2> = 112014.898  
Resultado analítico:  
<x>= -333.333282  
<x^2>= 111999.969
```

Para $p = 1/4$:

Figura 7: Saída do código B2, $p = 1/4$.

```
andressacolaco@ametista10:/public/fiscomp2022-2-alcaraz/proj2/proj2_12610389/tarefa-b$  
./tarefa-b-12610389.exe  
Insira o número M de andarilhos:  
10000  
Resultado estatístico:  
<x> = -499.931000  
<x2> = 250687.797  
Resultado analítico:  
<x>= -500.000000  
<x2>= 250750.000
```

E para $p = 1/5$:

Figura 8: Saída do código B2, $p = 1/5$.

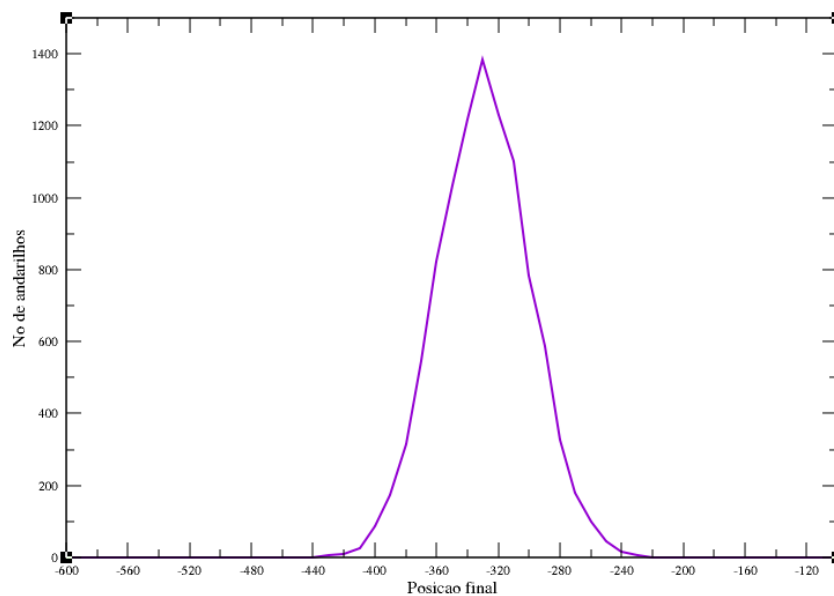
```
andressacolaco@ametista10:/public/fiscomp2022-2-alcaraz/proj2/proj2_12610389/tarefa-b$  
./tarefa-b-12610389.exe  
Insira o número M de andarilhos:  
10000  
Resultado estatístico:  
<x> = -599.992798  
<x2> = 360641.688  
Resultado analítico:  
<x>= -600.000000  
<x2>= 360640.000
```

Podemos notar que as médias calculadas estão muito próximas das médias obtidas pelo método de gerar números aleatórios. Para visualizar as distribuições, os gráficos gerados são:

Para $p = 1/3$:

Figura 9: Plot do random walk para $N=1000$, $M=10000$ e $p = 1/3$.

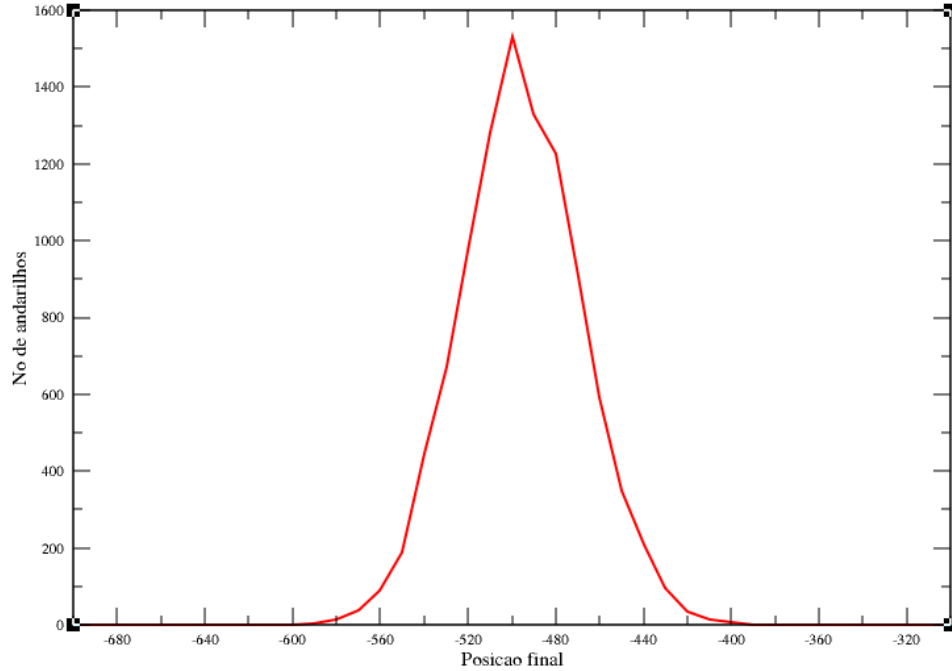
Random Walk unidimensional para 10000 andarilhos e 1000 passos, $p=1/3$



Para $p = 1/4$:

Figura 10: Plot do random walk para $N=1000$, $M=10000$ e $p = 1/4$.

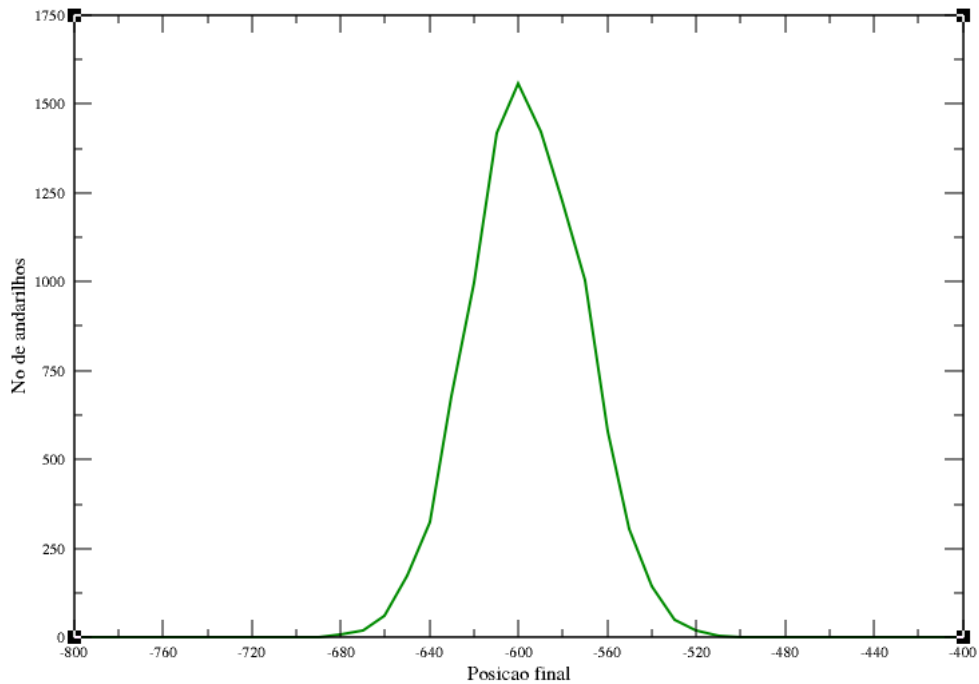
Random Walk unidimensional para 10000 andarilhos e 1000 passos, $p=1/4$



E para $p = 1/5$:

Figura 11: Plot do random walk para $N=1000$, $M=10000$ e $p = 1/5$.

Random Walk unidimensional para 10000 andarilhos e 1000 passos, $p=1/5$

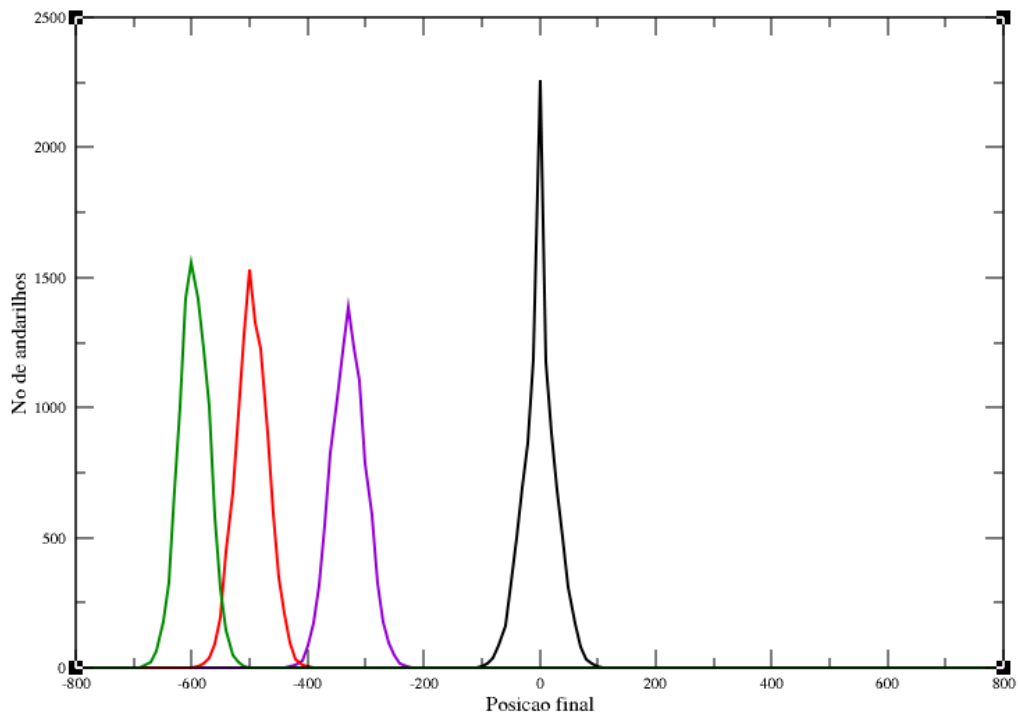


Nota-se que estes gráficos possuem a mesma forma do primeiro, no item B1, porém

estão deslocados da origem para posições mais à esquerda. Colocando-o todos os casos em um plot só, podemos visualizar melhor esta diferença:

Figura 12: Plot do random walk para $p = 1/2$ (preto), $p = 1/3$ (roxo), $p = 1/4$ (vermelho) e $p = 1/5$ (verde).

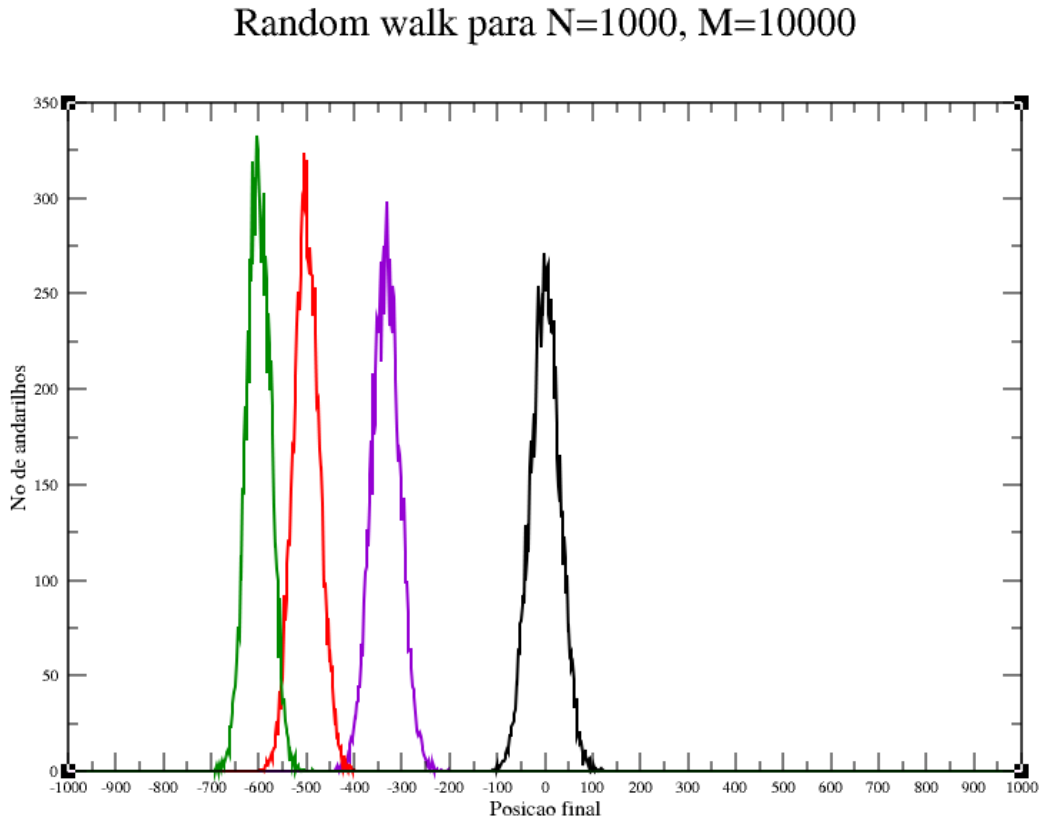
Random Walk unidimensional para 10000 andarilhos e 1000 passos



É notável que, ao diminuir a probabilidade de se dar um passo à direita, os caminhantes tendem a terminar em posições mais afastadas da origem, à esquerda. Quanto menor p , a distribuição se centra em valores mais negativos. Também é notável que há mais caminhantes no centro da distribuição de $p = 1/2$, o que indica que as outras se distribuem mais no espaço do que a primeira.

A título de visualização, também diminuiu-se o intervalo das janelas para 2, a fim de observar ainda melhor o formato das curvas. Obteve-se o seguinte gráfico:

Figura 13: Plot do random walk para $p = 1/2$ (preto), $p = 1/3$ (roxo), $p = 1/4$ (vermelho) e $p = 1/5$ (verde).



4 Tarefa C

Nesta seção, vamos trabalhar com o problema dos caminhantes aleatórios em 2 dimensões. O código implementado para esta questão é muito similar ao unidimensional, porém alguns detalhes precisaram ser adaptados para a adição de 1 dimensão. Além disso, por conta do objetivo da tarefa, de mostrar a distribuição das posições finais dos andarilhos no espaço após N passos (onde N assume os valores $N = 10, 100, 1000, 10^5$ e 10^6), foi definido um loop onde os dados dos passos de cada um são registrados em um arquivo correspondente a N para cada um dos valores que esta variável assume. A implementação pode ser vista a seguir, com sua explicação em detalhes após o código:

```

1      PROGRAM bidimensional_random_walk
2      parameter(p = 1.0/4.0)
3      parameter(M=10000)
4      dimension ipx(1:4), ipy(1:4) !vetores de controle de possibilidades
5      parameter(ipx=(/1 , 0, -1, 0/))
6      parameter(ipy=(/0, 1, 0, -1/))
7
8      open(10, FILE = 'saida-c-1-12610389.dat')
```



```

9      open(20, FILE = 'saida-c-2-12610389.dat')
10     open(30, FILE = 'saida-c-3-12610389.dat')
11     open(40, FILE = 'saida-c-4-12610389.dat')
12     open(50, FILE = 'saida-c-5-12610389.dat')
13     open(60, FILE = 'saida-c-6-12610389.dat')
14
15     write(*,*) 'Número de andarilhos: ', M
16
17     do k = 1, 6
18         N = 10**k
19
20         xsum = 0.0
21         ysum = 0.0
22         xsum2 = 0.0
23         ysum2 = 0.0
24
25         do i = 1, M
26             ipos_x = 0 !posicao do andarilho
27             ipos_y = 0
28
29             do j = 1, N
30                 ir = (rand()/p)+1
31                 ipos_x = ipos_x + ipx(ir)
32                 ipos_y = ipos_y + ipy(ir)
33             end do
34
35             io = k*10
36             write(io,*) ipos_x, ipos_y
37
38             xsum = xsum + ipos_x
39             ysum = ysum + ipos_y
40
41             xsum2 = xsum2 + ipos_x**2
42             ysum2 = ysum2 + ipos_y**2
43         end do
44
45     c Média das posições
46         r_norma = sqrt((xsum/M)**2+(ysum/M)**2)
47

```

```

48  C      Δ**2
49          pescalar = (xsum/M)**2+(ysum/M)**2
50          disp = (xsum2/M)+ (ysum2/M) - pescalar
51
52          write(*,*) 'N = ', N
53          write(*,*) '<r> =', r_norma
54          write(*,*) '<Δ2> =', disp
55          write(*,*) '-----'
56
57      end do
58      close(10)
59      close(20)
60      close(30)
61      close(40)
62      close(50)
63      close(60)
64
65      stop
66      end

```

A primeira mudança feita em relação ao código anterior é que agora consideraremos apenas um valor para p e por isso variáveis como o vetor de possibilidades agora são definidas diretamente. Sendo $p = 1/4$ (possibilidades iguais de caminhada para cada ponto cardinal), teremos agora dois vetores cujas posições serão acessadas a fim de adicionar ou subtrair um passo da posição atual do andarilho. No momento em que os números pseudo-aleatórios forem gerados (entre 1 e 4), teremos uma variável controlando a posição x e outra a posição y do andarilho. Para definir qual número corresponde a cada coordenada, utiliza-se os quatro quadrantes sendo que: 1 será um passo à direita em x ; 2 será um passo para cima; 3 para a esquerda e 4 para baixo. Seguindo os índices dos vetores, sabemos então que $i\vec{p}x = (1, 0, -1, 0)$ (pois em 2 e 4 não há movimentação em x) e $i\vec{p}y = (0, 1, 0, -1)$ (em 1 e 3 não há movimentação em y).

A seguir, são abertos os arquivos que armazenarão cada grupo de informações para N . É requerido o número M de andarilhos e então começa-se os procedimentos para cada N .

Entrando no loop, definimos N e então inicializamos as somas das coordenadas que darão origem às médias $\langle \vec{r} \rangle$ e Δ^2 (sendo $\Delta^2 = \langle \vec{r}^2 \rangle - \langle \vec{r} \rangle \cdot \langle \vec{r} \rangle$). Da mesma maneira que no código unidimensional, entramos em um loop que calcula as posições finais de cada andarilho gerando números aleatórios para cada um dos N passos e adicionando ou subtraindo um passo da coordenada correspondente de acordo com o definido no parágrafo anterior. Ao final da geração dos passos, escreve-se a posição final do andarilho no arquivo

correspondente, soma-se as coordenadas à primeira soma e soma-se o quadrado delas à segunda soma.

Ao terminar o loop dos caminhantes, são calculadas $\langle \vec{r} \rangle$ e Δ^2 . Para $\langle \vec{r} \rangle$, calcula-se a norma do vetor obtido com as médias das posições. Para Δ^2 , é calculado o produto escalar $\langle \vec{r} \rangle \cdot \langle \vec{r} \rangle$, o qual é subtraído de $\langle \vec{r}^2 \rangle$ (onde $\langle \vec{r}^2 \rangle = \langle \vec{r} \cdot \vec{r} \rangle$). Esses valores são impressos na tela e encerra-se o loop externo e o programa.

A saída no terminal para $M = 10000$ é:

Figura 14: Saída do código C.

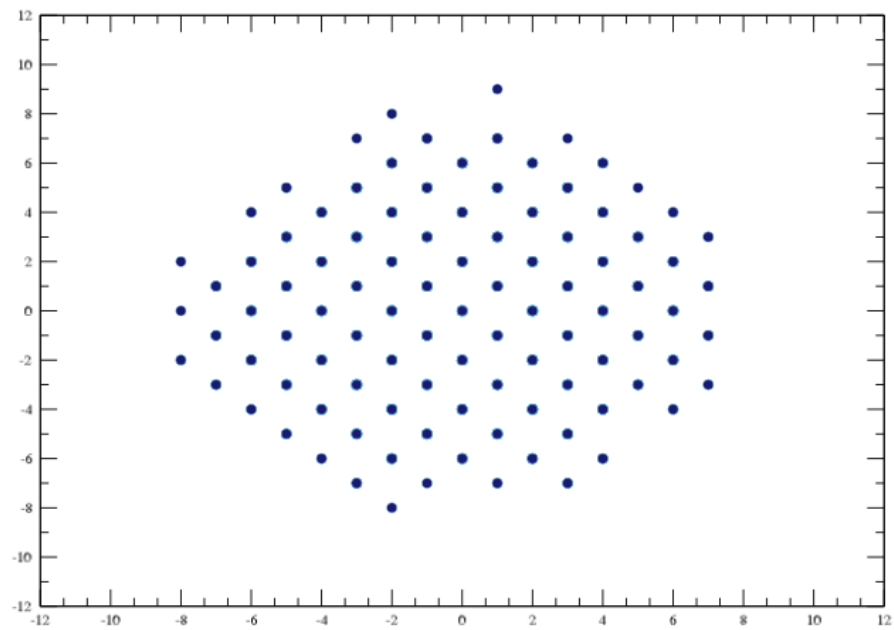
```
andressacolaco@ametista10:/public/fiscomp2022-2-alcaraz/proj2/proj2_12610389/tarefa-c$
./tarefa-c-12610389.exe
Número de andarilhos:      10000
N =      10
<r> =  2.60679889E-02
<Δ²> =  10.1347208
-----
N =      100
<r> =  1.83002744E-02
<Δ²> =  97.6182632
-----
N =     1000
<r> =  8.87239575E-02
<Δ²> = 1014.61523
-----
N =    10000
<r> =  0.672973454
<Δ²> =  9783.24805
-----
N =   100000
<r> =  1.25481892
<Δ²> =  98420.4062
-----
N =  1000000
<r> =  1.19380379
<Δ²> =  999672.688
-----
```

É notável que as médias das distribuições ficam todas muito próximas de 0, conforme esperado considerando o caso unidimensional. Também é notável que Δ^2 se aproxima do número de passos utilizado, fato que também foi observado no caso anterior.

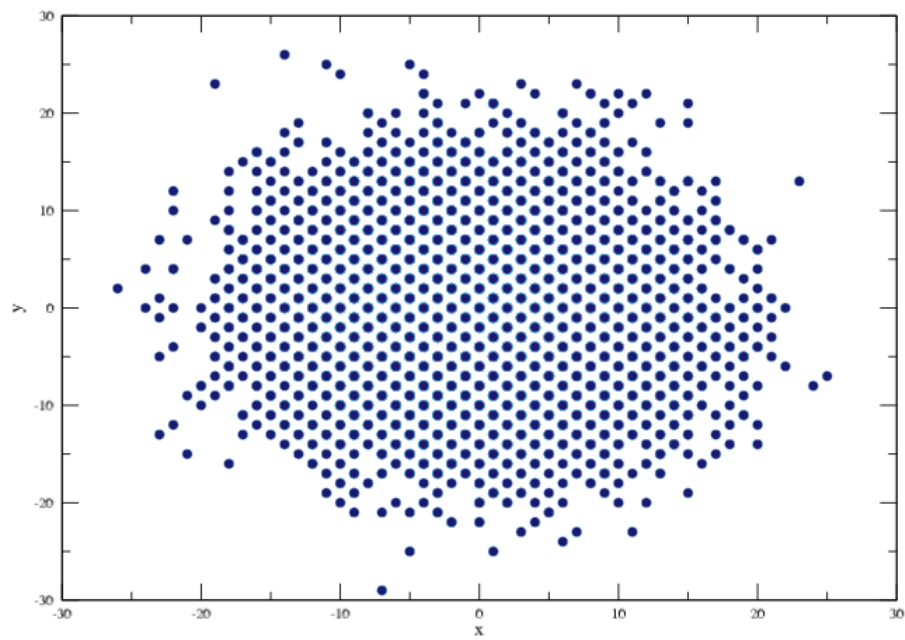
Quanto aos arquivos, estes foram utilizados para criar os seguintes diagramas:

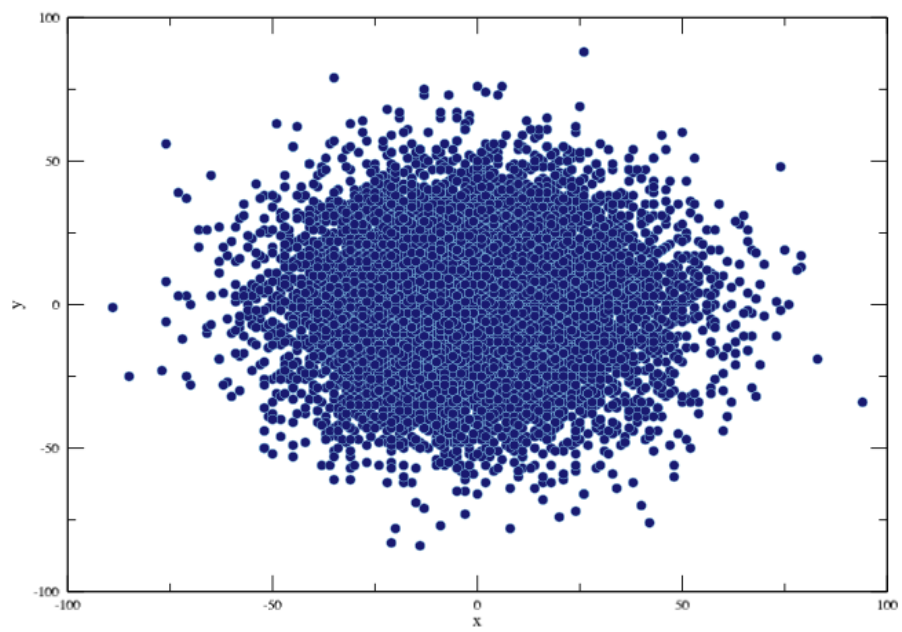
Figura 15: Gráficos de distribuição

(a) 10^1

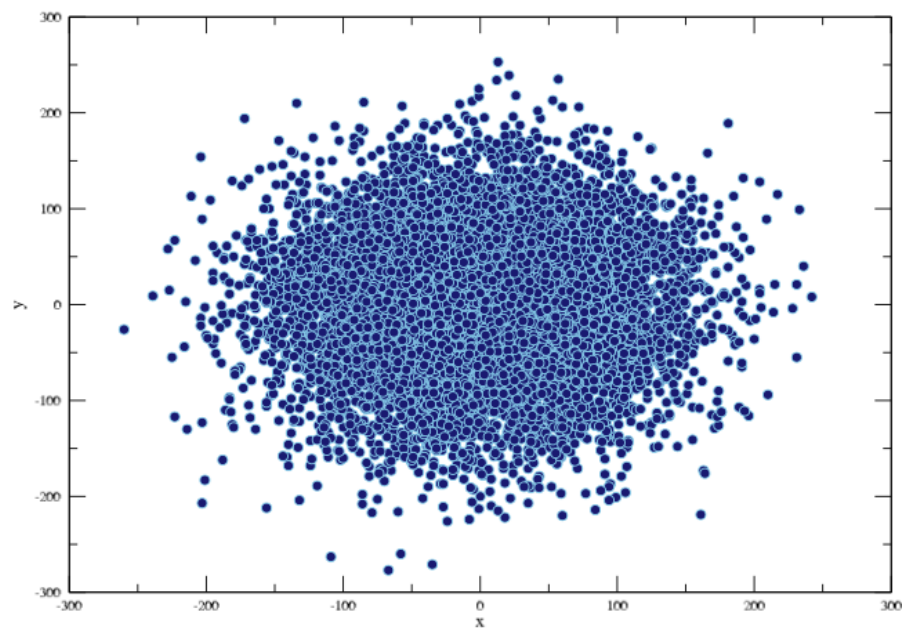


(b) 10^2

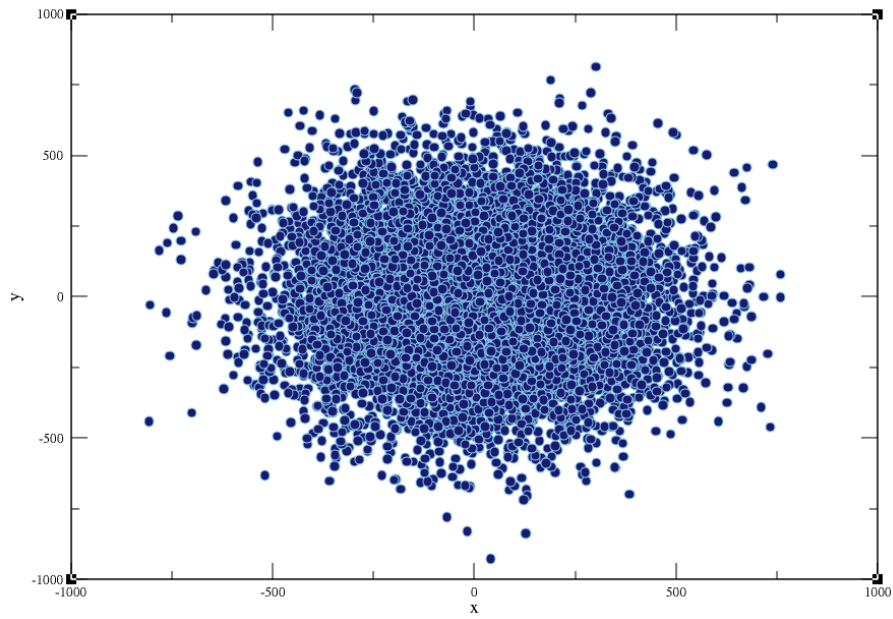




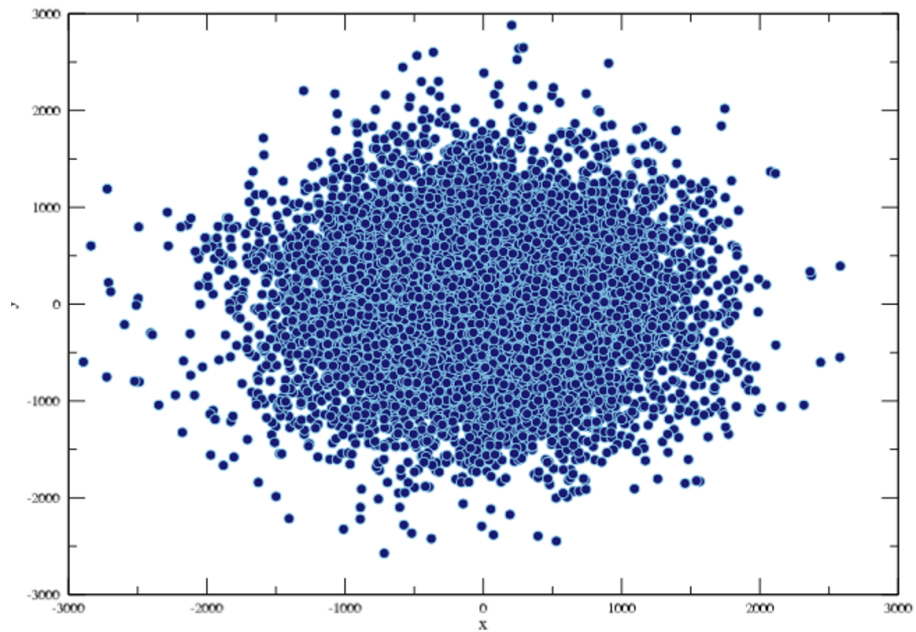
(c) 10^3



(d) 10^4



(e) 10^5



(f) 10^6

Com o auxílio visual, é fácil notar que, conforme o número de passos aumenta, mais os andarilhos (ou, neste caso, podemos considerá-los moléculas) se afastam da origem e se afastam entre si; porém, ainda é notável que haverá uma maior concentração próximo à origem (probabilidades iguais para as quatro direções), o que é verificável olhando para as distâncias médias $\langle \vec{r} \rangle$ dos caminhantes à origem (muito próximas de 0 em comparação com o tamanho do espaço onde podiam se espalhar).

5 Tarefa D

Notando a forma com a qual as distribuições anteriores são dadas, podemos observar como se dá a variação da entropia em um sistema modelado como o problema dos caminhantes aleatórios em 2 dimensões. Para isso, calcula-se a entropia em diferentes instantes, os quais definiremos como sendo o intervalo necessário para caminhar 100 passos. A equação para encontrar a entropia nessa situação é:

$$S = - \sum_i P_i \ln P_i \quad (4)$$

Onde i é um "micro-estado" e P_i a probabilidade de encontrar o sistema naquele micro-estado. Para definir os micro-estados, definimos reticulados de lado $iwidth$ que dividirão o espaço. Contando quantos caminhantes acabam em cada reticulado e dividindo este valor pelo número de caminhantes, encontramos P_i , a cada instante de tempo. Ao final, teremos uma relação entre instante e S que pode ser graficada a fim de melhor investigar a variação de entropia do sistema.

O código implementado se encontra abaixo. Sua descrição detalhada se encontra logo após.

```
1      PROGRAM entropy
2      parameter(p = 1.0/4.0)
3      parameter(Nmax=10000)
4      parameter(M=10000)
5      parameter(iwidth = 10)
6
7      parameter(idim_m = (2*Nmax/iwidth)+1)
8      dimension m_count(idim_m, idim_m)
9
10     parameter(ip_dim = 1/p)
11     dimension ipx(ip_dim), ipy(ip_dim)
12     parameter(ipx=(/1 , 0, -1, 0/))
13     parameter(ipy=(/0, 1, 0, -1/))
14
15     open(10, file = 'saida-d-12610389.dat')
16
17 c    Inicializando os vetores em 0
18     do i = 1, idim_m
19         do j = 1, idim_m
20             m_count(i,j) = 0
21         end do
22     end do
```

```

23
24     min_mat = -((idim_m-1)/2)
25
26     write(10, *) 0, 0
27
28     do Np = 100, Nmax, 100
29         S_total = 0.0
30
31         do i = 1, M
32
33             ix = 0
34             iy = 0
35
36             do j=1, Np
37                 ir = (rand()/p)+1
38                 ix = ix + ipx(ir)
39                 iy = iy + ipy(ir)
40             end do
41
42             ix = ix/iwidth
43             ixlocal = ix-min_mat+1
44
45             iy = iy/iwidth
46             iylocal = iy-min_mat+1
47
48             m_count(ixlocal,iylocal) = m_count(ixlocal,iylocal) + 1
49         end do
50
51         do k = 1, idim_m
52             do l = 1, idim_m
53                 if (m_count(k,l) .ne. 0) then
54                     Pi = m_count(k,l)*(1.0)/M
55                     S = Pi*log(Pi)
56                     S_total = S_total - S
57                     m_count(k,l) = 0
58                 end if
59             end do
60         end do
61
62         write(10,*) Np, S_total

```



```

63     end do
64
65     close(10)
66
67     end program

```

A lógica seguida neste código é muito parecida com a criação dos histogramas, na tarefa b, e com a implementação dos vetores de possibilidades de caminhada da tarefa c. Sendo assim, começamos com $p = 1/4$, e uma escolha para N e M (preferencialmente grande, pois os valores de entropia são relativamente pequenos em comparação e teremos melhores resultados aumentando estes valores), sendo N o valor máximo de passos, além de uma escolha para o lado dos retículos. Em seguida, é definido o tamanho da matriz que armazenará o número de andarilhos por retículo. Seu funcionamento é igual ao do histograma, assim como a definição de suas dimensões, mas agora temos uma dimensão a mais para cuidar. Então, definimos os vetores de possibilidades tal qual na tarefa C e abrimos um arquivo que armazenará os dados que gerarão o gráfico de entropia.

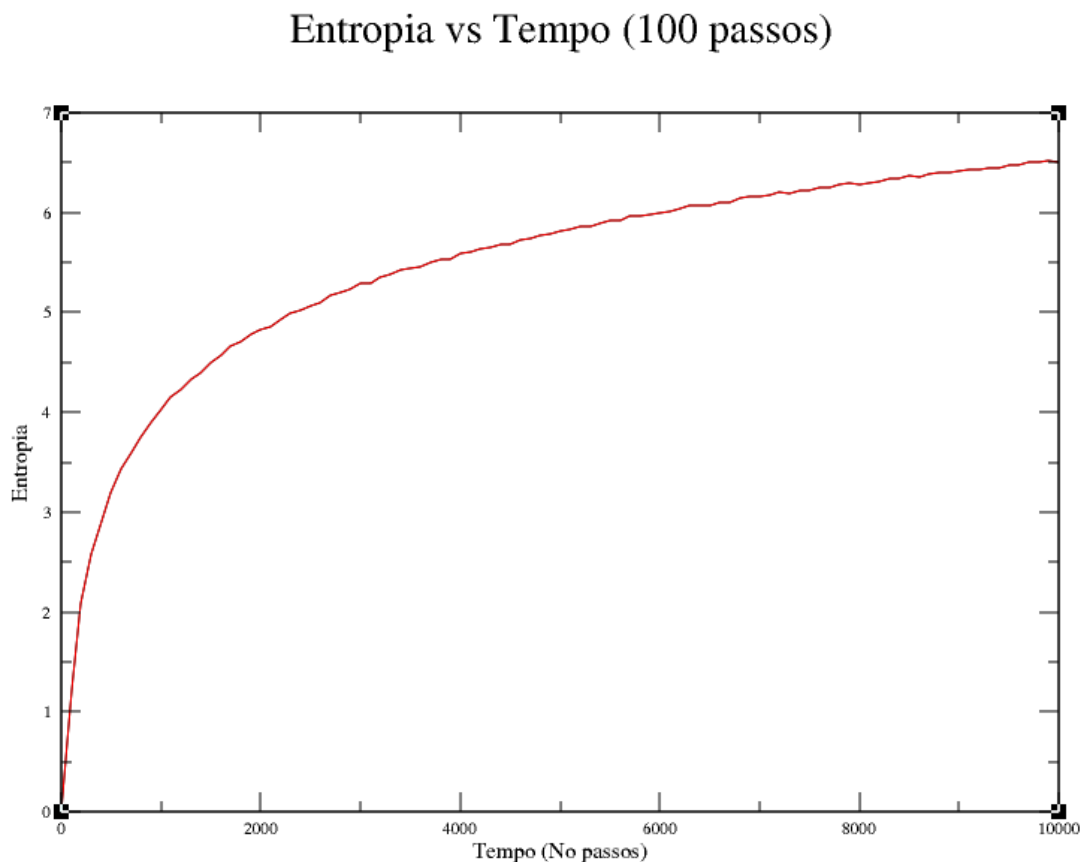
Logo em sequência, a matriz m_{count} , que armazena a contagem de andarilhos, é inicializada em 0 e é definida uma variável min_{mat} que é o valor mínimo assumido pelas divisões de N , declarado para ajustar os índices da matriz, assim como feito para o vetor histograma na tarefa B. Também se escreve os valores 0 como tempo inicial e valor de entropia inicial do sistema no arquivo antes de começar as iterações.

Como dito, são definidos intervalos de tempo como sendo 100 passos. Desta maneira, é feito um loop que calcula o valor S para cada Np em um intervalo começando por 100 e incrementando a contagem a cada iteração por esse mesmo valor. S é inicializada em 0 e então, entra-se em um loop que calcula os passos para cada andarilho e dá suas posições finais nas variáveis ix e iy . Esses valores são divididos pela largura do retículo considerado, cuja parte inteira indica em qual retículo o caminhante parou. ix_{local} e iy_{local} são os índices de cada retículo na matriz e são definidos de forma a ajustar onde os os caminhantes devem ser adicionados, passo executado na linha seguinte.

Ao terminar as trajetórias dos caminhantes, é iniciado um loop para calcular o valor de S para cada retículo, subtraindo-o do valor total. O espaço é então resetado para 0 para ser utilizado na próxima iteração.

Por fim, o intervalo considerado e o seu valor de entropia são escritos em um arquivo. Com este, podemos gerar o seguinte gráfico:

Figura 16: Entropia vs Tempo (100 passos).

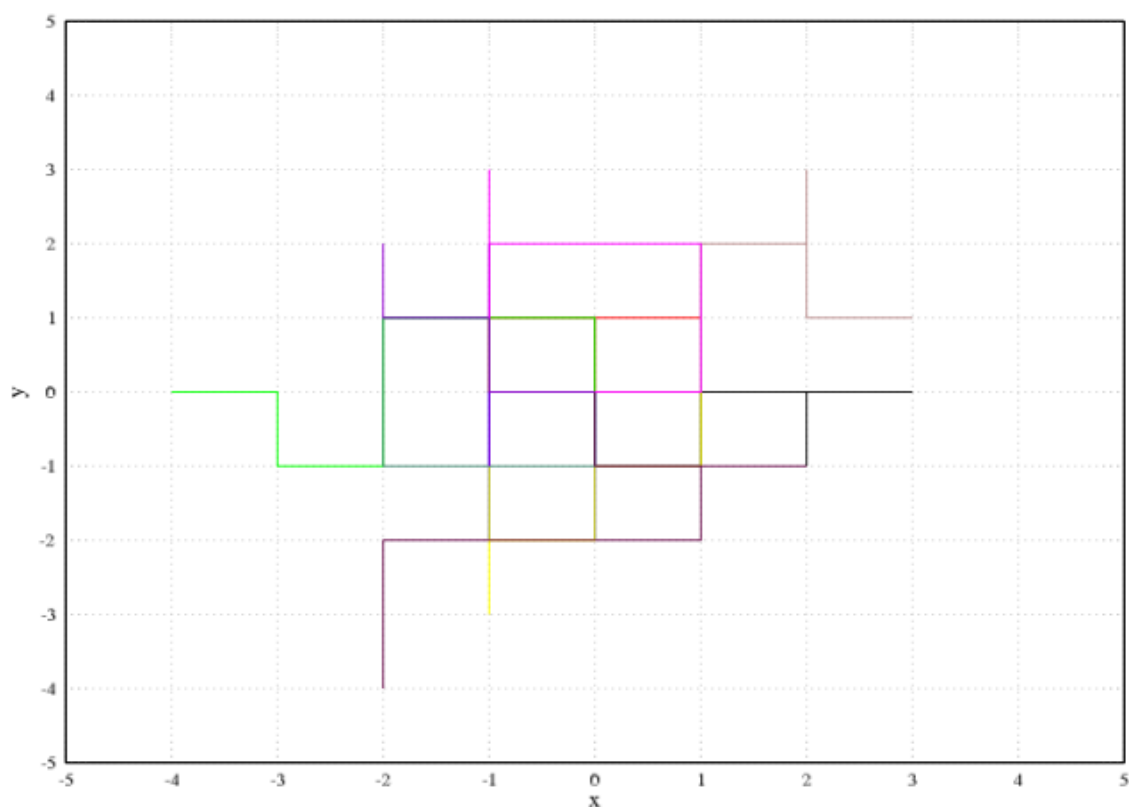


O qual evidencia o aumento da entropia com a evolução do sistema e o seu comportamento logarítmico.

6 Apêndices

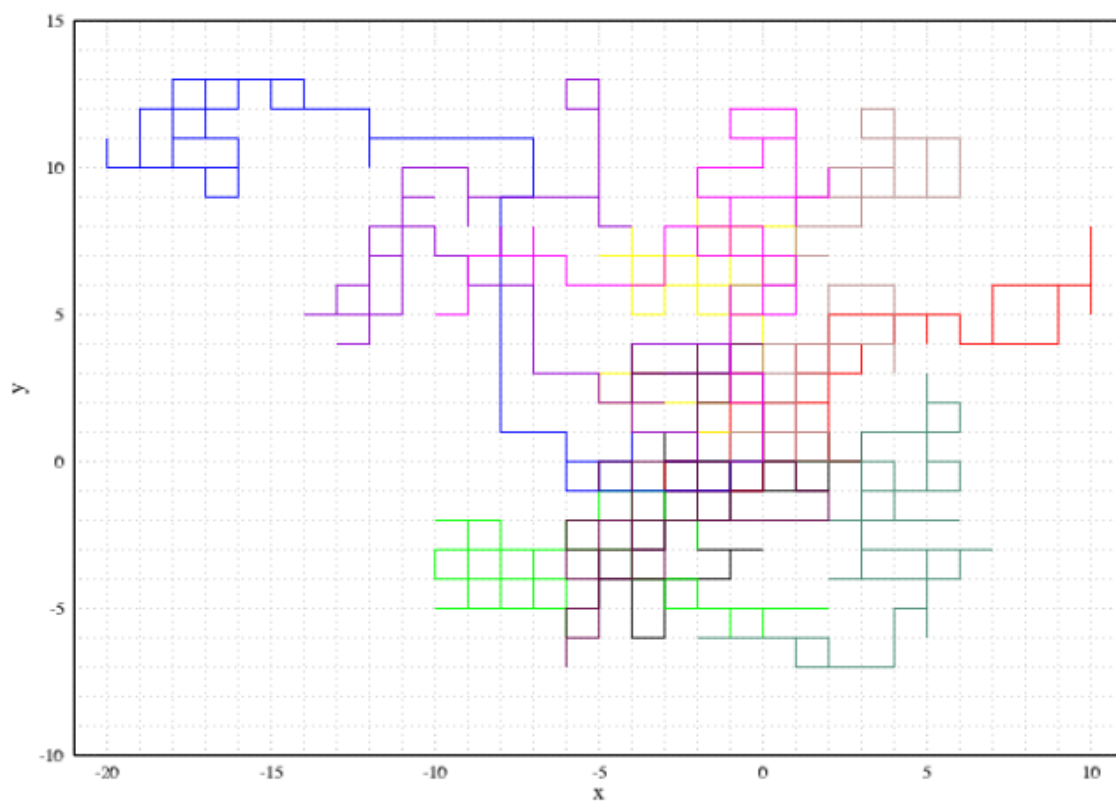
A título de visualizar como as trajetórias dos caminhantes se parecem no espaço bi-dimensional, adaptou-se o código da Tarefa C para gerar e armazenar em um arquivo as coordenadas de cada passo para cada andarilho em uma trajetória de 10 passos. Foram considerados 10 andarilhos, e estas informações foram reunidas em um diagrama que mostra, em diferentes cores, as trajetórias feitas por cada um:

Figura 17: Trajetórias de 10 andarilhos em um total de 10 passos.



Também foi feito o diagrama para $N = 100$ passos:

Figura 18: Trajetórias de 10 andarilhos em um total de 100 passos.



E, finalmente, para $N = 1000$ passos:

Figura 19: Trajetórias de 10 andarilhos em um total de 1000 passos.

