

# Projeto 01: Análise Espectral Por Transformada de Fourier

7600073 - Física Estatística Computacional - 2024/01

23/03/2024

Prof. Dr. Francisco Castilho Alcaraz  
Guilherme Santana de Almeida (12694668)

---

## Resumo

Nesta prática montaremos o algoritmo conhecido como Transformada Discreta de Fourier (DFT). Basicamente, queremos transformar sinais de funções periódicas do seu espaço temporal para um espaço de frequências, onde podemos analisar o sinal por outra perspectiva. Também queremos estudar alguns aspectos e fenômenos importantes desse algoritmo e da matemática por trás.

---

## Introdução

Sem cerimônias, o algoritmo da transformada de Fourier é escrito de forma compacta através da seguinte expressão discreta, onde  $N$  é o número de iterações e  $Y_m$  é o nosso sinal no espaço de frequências e  $y_n$  no espaço temporal.

$$Y_m = \sum_{n=0}^{N-1} y_n e^{2\pi mn/N} \quad (1)$$

Ou seja, estamos fazendo um loop duplo, já que para cada  $m$  do sinal espectral, precisamos percorrer todo nosso sinal original  $y_n$ . E a transformada inversa, para recuperarmos esse sinal, é:

$$y_n = \frac{1}{N} \sum_{m=0}^{N-1} Y_m e^{-2\pi mn/N} \quad (2)$$

Detalhes sobre a origem dessas expressões se encontram na referência e são redundantes aqui.

## Tarefa 1

**I** - Faça um programa que calcule de forma direta (sem qualquer método de aceleração ou otimização) transformadas de Fourier discreta, assim como transformada inversa, para uma série temporal de  $N$  dados obtidos em intervalo temporal  $\Delta t$ . A série temporal a ser analisada será dada em um arquivo "data.in" e a resultante colocada em "data.out".

Para facilitar, coloquei todo o algoritmo em um *MODULE*, chamado *utils*. Dentro, tenho três rotinas: *Fourier*, *InvFourier* e *GerarSerie*. Cada uma faz exatamente o que o nome sugere.

A rotina *GerarSerie* cria uma série temporal usando a expressão

$$a_1 \cos(\omega_1 t_i) + a_2 \sin(\omega_2 t_i), \quad t_i = 0, 1, 2, \dots, N - 1, \quad (3)$$

em intervalos de  $\Delta t$ , e salvando no arquivo "data.in". Ou seja, os argumentos da rotina são:  $N$ ,  $\Delta t$ ,  $a_1$ ,  $a_2$ ,  $\omega_1$  e  $\omega_2$ .

Já *Fourier*, executa o algoritmo Discrete Fourier Transform (DFT) para gerar uma série espectral, salvando no arquivo 'data.out', tendo como argumentos apenas  $N$  e  $\Delta t$ . O  $\Delta t$  como argumento é opcional e não precisaria ser implementado no código, tendo em vista que as únicas informações necessárias são o tamanho do meu sinal,  $N$ , e os valores de amplitude da minha série temporal,  $y_n$ . Mas como gostaria de armazenar a frequência, e o tempo no caso da transformada inversa, preciso da informação do  $\Delta t$ .

E por fim, a rotina *InvFourier* é análoga à rotina *Fourier*, gerando de volta a série temporal original e salvando no arquivo 'datainv.out', para não se preocupar com arquivos sobrepostos e rodar o programa apenas uma vez.

Como dito antes, as únicas informações necessárias para realizar o algoritmo são o tamanho do sinal,  $N$ , e a amplitude do mesmo. A amplitude resultante/necessária da transformada/transformada inversa é um número complexo. Por isso, salvo na primeira coluna o valor da tupla de complexos gerada pelo FORTRAN, e outras informações nas colunas restantes (detalhes em comentários no código). Assim, posso ler a primeira coluna e ignorar as outras, isso ajuda a diminuir a quantidade de variáveis *dummy* e deixa o código mais eficiente e limpo.

```

1 MODULE utils
2   INTEGER , PARAMETER, PUBLIC :: dp = SELECTED_REAL_KIND(p=15)
3   REAL(dp) , PARAMETER, PUBLIC :: PI = 4d0*ATAN(1d0)
4   COMPLEX(dp) , PARAMETER, PRIVATE :: i = (0d0,1d0)
5
6   CONTAINS
7   SUBROUTINE Fourier(N, Dt)
8     INTEGER , INTENT(IN) :: N
9     REAL(dp), INTENT(IN) :: Dt
10
11     COMPLEX(dp) :: ym(N)
12     REAL(dp) :: yn(N)
13     INTEGER :: j, k
14
15     ym = (0,0)
16
17     OPEN(UNIT=1, FILE="data.in", STATUS="UNKNOWN")
18     OPEN(UNIT=2, FILE="data.out", STATUS="UNKNOWN")
19
20     DO j=1, N
21       READ(1,*) yn(j)
22     END DO
23
24     DO j=1, N
25       DO k=1, N
26         ym(j) = ym(j) + yn(k)*ZEXP(2*PI*i*(j-1)*(k-1)/N)
27       END DO
28       !! Salvando: tupla de complexo / iteração / frequência / parte real / parte imaginária
29       WRITE(2,*) ym(j), j, (j-1)/(N*Dt), REALPART(ym(j)), IMAGPART(ym(j))
30     END DO
31
32     CLOSE(1)
33     CLOSE(2)
34   END SUBROUTINE
35
36   SUBROUTINE InvFourier(N, Dt)
37     INTEGER , INTENT(IN) :: N
38     REAL(dp) , INTENT(IN) :: Dt
39     COMPLEX(dp) :: ym(N), yn(N)
40     INTEGER :: j, k
41
42     ym = (0,0)
43
44     OPEN(UNIT=1, FILE="data.out", STATUS="UNKNOWN")
45     OPEN(UNIT=2, FILE="datainv.out", STATUS="UNKNOWN")
46
47     DO j=1, N
48       READ(1,*) yn(j)
49     END DO
50
51     DO j=1, N
52       DO k=1, N
53         ym(j) = ym(j) + (1d0/N)*yn(k)*ZEXP(-2*PI*i*(j-1)*(k-1)/N)
54       END DO
55       !! Salvando: tupla de complexo / iteração / tempo / parte real / parte imaginária
56       WRITE(2,*) ym(j), j, (j-1)*Dt, REALPART(ym(j)), IMAGPART(ym(j))
57     END DO
58
59     CLOSE(1)
60     CLOSE(2)
61   END SUBROUTINE
62
63   SUBROUTINE GerarSerie(N, Dt, a1, a2, w1, w2)
64     REAL(dp), INTENT(IN) :: Dt, a1, a2, w1, w2
65     INTEGER , INTENT(IN) :: N
66
67     OPEN(UNIT=1, FILE="data.in", STATUS="UNKNOWN")
68
69     DO j=0, N-1
70       WRITE(1,*) a1*DCOS(w1*Dt*j) + a2*DSIN(w2*Dt*j), j*Dt
71     END DO
72
73     CLOSE(1)
74   END SUBROUTINE
75 END MODULE

```

Figura 1: Programa para criar séries temporais, e realizar as transformadas de Fourier e sua inversa.

## Tarefa 2

II - Teste seu programa gerando as séries:

$$y_i = a_1 \cos(\omega_1 t_i) + a_2 \sin(\omega_2 t_i), t_i = i\Delta t, i = 1, \dots, N. \quad (1)$$

Escolha:

(a)  $N = 200$ ,  $\Delta t = 0.04$ ,  $a_1 = 2$ ,  $a_2 = 4$ ,  $\omega_1 = 4\pi\text{Hz}$ ,  $\omega_2 = 2.5\pi\text{Hz}$

(b)  $N = 200$ ,  $\Delta t = 0.04$ ,  $a_1 = 3$ ,  $a_2 = 2$ ,  $\omega_1 = 4\pi\text{Hz}$ ,  $\omega_2 = 2.5\pi\text{Hz}$

(c)  $N = 200$ ,  $\Delta t = 0.4$ ,  $a_1 = 2$ ,  $a_2 = 4$ ,  $\omega_1 = 4\pi\text{Hz}$ ,  $\omega_2 = 0.2\pi\text{Hz}$

(d)  $N = 200$ ,  $\Delta t = 0.4$ ,  $a_1 = 3$ ,  $a_2 = 2$ ,  $\omega_1 = 4\pi\text{Hz}$ ,  $\omega_2 = 0.2\pi\text{Hz}$

Compare graficamente e discuta as diferenças, se houver, entre as séries: (a) e (b); (c) e (d); (a) e (c); (b) e (d).

Utilizando o *MODULE* utils, o código dessa tarefa se resume a:

```
1 PROGRAM tarefa2
2   USE :: utils
3
4   !! Os arquivos são salvos em "data.in", é preciso renomeá-los depois
5   CALL GerarSerie(200, 0.04d0, 2d0, 4d0, 4d0*PI, 2.5d0*PI)
6   ! CALL gerarserie(200, 0.04d0, 3d0, 2d0, 4d0*PI, 2.5d0*PI)
7   ! CALL gerarserie(200, 0.4d0, 2d0, 4d0, 4d0*PI, 0.2d0*PI)
8   ! CALL gerarserie(200, 0.4d0, 3d0, 2d0, 4d0*PI, 0.2d0*PI)
9
10  !! Os arquivos são salvos em "data.out", é preciso renomeá-los depois
11  CALL Fourier(200, 0.04d0)
12  ! CALL Fourier(200, 0.4d0)
13 END PROGRAM
```

Figura 2: Código da tarefa 2.

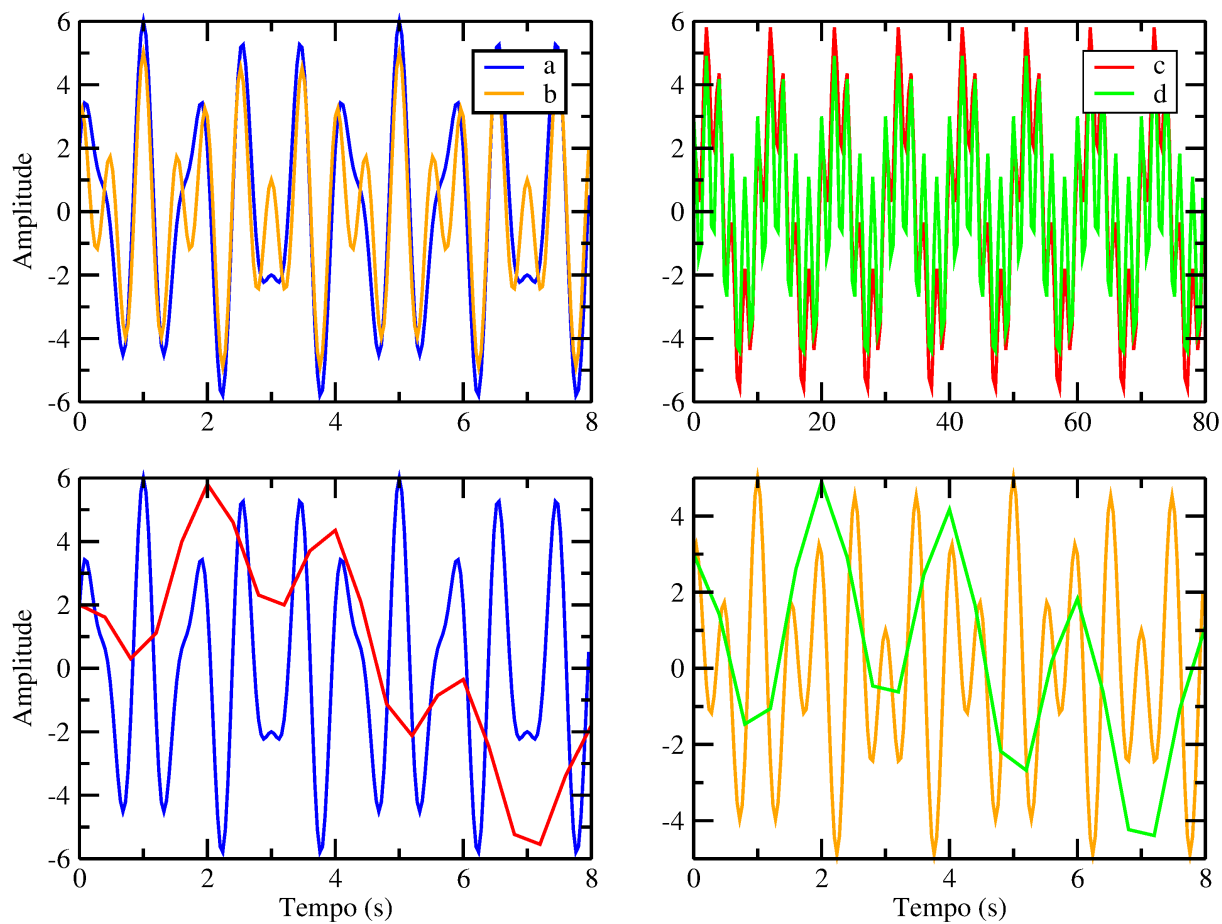


Figura 3: Séries temporais organizadas da forma como o enunciado pede.

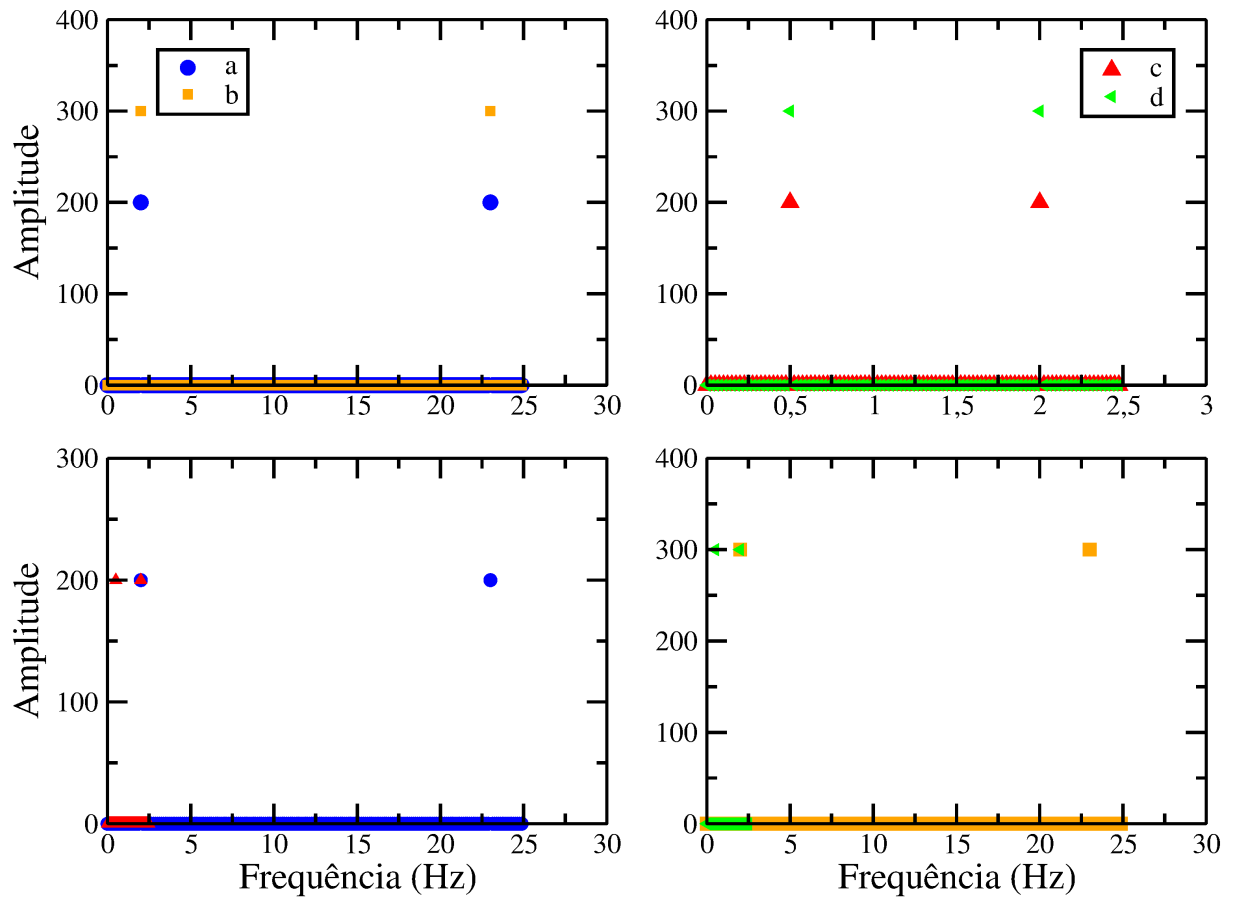


Figura 4: Parte real da transformada de Fourier do gráfico anterior.

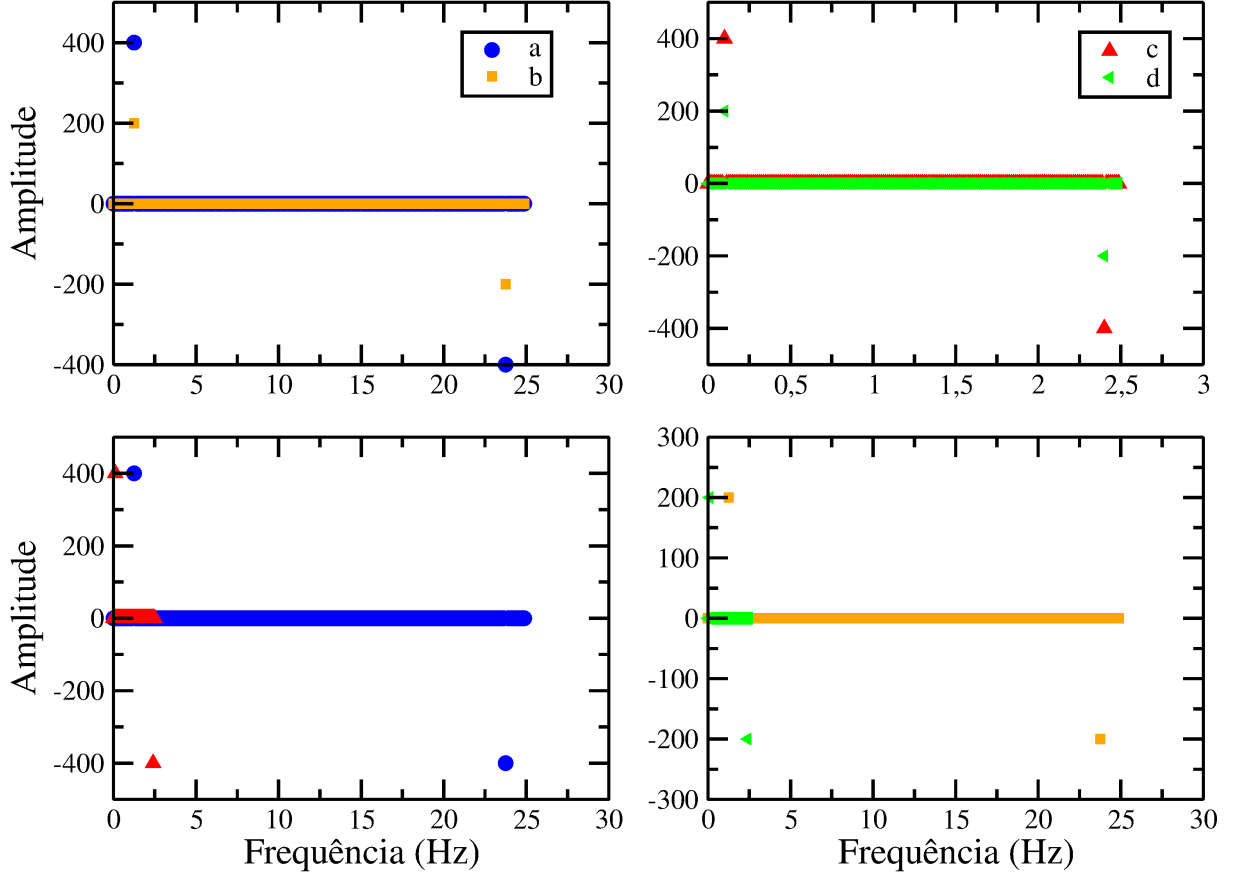


Figura 5: Parte imaginária da transformada de Fourier do gráfico anterior.

As diferenças entre as séries (a), (b), (c) e (d), são as seguintes:

Entre (a) e (b), o que muda é somente a amplitude. O período é igual e as frequências também. Logo, no espaço de frequências, a única diferença é a amplitude das deltas (lembrando que a transformada não está normalizada). Entre (c) e (d) é a mesma coisa. Podemos verificar também que, como nosso sinal corresponde a um cosseno com frequência  $f_1 = \omega_1/(2\pi)$  e um seno de frequência  $f_2 = \omega_2/(2\pi)$ , as deltas do espaço de frequências se encontram exatamente nesses valores para cada série. No caso, a parte real representa a frequência  $f_1$  e a parte imaginária  $f_2$ .

Agora, entre (a) e (c), e (b) e (d), mudamos a resolução das séries temporais e também as frequências. No espaço de frequências podemos perceber que as séries espectrais de (c) e (d) são menores e ficam espremidas no canto esquerdo do gráfico. Para explicar esse comportamento, podemos começar falando sobre o motivo de haverem duas deltas de alturas iguais. Não coincidentemente, o centro das deltas de uma mesma série temporal, fica exatamente na frequência de Nyquist ( $f_{Nyquist} = 1/(2\Delta t)$ ). Para  $\Delta t = 0.04$  e  $\Delta t = 0.4$  temos  $f_{Nyquist} = 12.5 \text{ Hz}$  e  $f_{Nyquist} = 1.25 \text{ Hz}$ , respectivamente. Frequências acima de  $f_{Nyquist}$  são o espelho das abaixo, por isso, a partir de agora podemos apenas plotar nossos espectros até  $f_{Nyquist}$ , sem perda de informação. Mas para realizarmos a transformada inversa, precisamos de toda a informação.

O motivo da parte imaginária estar com sinal invertido e do porquê da segunda delta se encontrar em  $2f_{Nyquist} - f_k = f_{N-k}$ , onde  $k = 1, 2$ , pode ser explicado expandindo a transformada de Fourier. O valor não zero de  $Y_m$  é quando  $m = k$ , ou seja, quando

estivermos em uma das duas frequências  $f_k$ . Então:

$$\begin{aligned}\operatorname{Re}(Y_k) &= \sum_{n=0}^{N-1} \cos(\omega_1 t_j) \cos(2\pi f_k t_j) = \sum_{n=0}^{N-1} \cos(\omega_1 t_j) \cos\left(\frac{2\pi k j}{N}\right) \\ \operatorname{Re}(Y_{N-k}) &= \sum_{n=0}^{N-1} \cos(\omega_1 t_j) \cos(2\pi f_{N-k} t_j) = \sum_{n=0}^{N-1} \cos(\omega_1 t_j) \cos\left(2\pi \frac{(N-k)j}{N}\right) \\ &= \sum_{n=0}^{N-1} \cos(\omega_1 t_j) \cos\left(2\pi j - \frac{2\pi k j}{N}\right) = \sum_{n=0}^{N-1} \cos(\omega_1 t_j) \cos\left(\frac{2\pi k j}{N}\right)\end{aligned}$$

Ou seja, são a mesma frequência. O termos cruzados  $\sin(x)\cos(y)$  são claramente zero e não foram considerados. E para a parte imaginária:

$$\begin{aligned}\operatorname{Im}(Y_k) &= \sum_{n=0}^{N-1} \sin(\omega_2 t_j) \sin(2\pi f_k t_j) = \sum_{n=0}^{N-1} \sin(\omega_2 t_j) \sin\left(\frac{2\pi k j}{N}\right) \\ \operatorname{Im}(Y_{N-k}) &= \sum_{n=0}^{N-1} \sin(\omega_2 t_j) \sin(2\pi f_{N-k} t_j) = \sum_{n=0}^{N-1} \sin(\omega_2 t_j) \sin\left(2\pi \frac{(N-k)j}{N}\right) \\ &= \sum_{n=0}^{N-1} \sin(\omega_2 t_j) \sin\left(2\pi j - \frac{2\pi k j}{N}\right) = \sum_{n=0}^{N-1} -\sin(\omega_2 t_j) \sin\left(\frac{2\pi k j}{N}\right)\end{aligned}$$

E o sinal é trocado.

## Tarefa 3

**III** - Escolha agora na expressão (1) as séries:

(e)  $N = 200$ ,  $\Delta t = 0.04$ ,  $a_1 = 2$ ,  $a_2 = 4$ ,  $\omega_1 = 4\pi\text{Hz}$ ,  $\omega_2 = 1.4\pi\text{Hz}$

(f)  $N = 200$ ,  $\Delta t = 0.04$ ,  $a_1 = 2$ ,  $a_2 = 4$ ,  $\omega_1 = 4.2\pi\text{Hz}$ ,  $\omega_2 = 1.4\pi\text{Hz}$

Compare o comportamento espectral dos dois gráficos obtidos com aqueles das séries (a) e (c), discuta as diferenças.



```

1 PROGRAM tarefa3
2   USE :: utils
3
4   !! Séries (e) e (f) da tarefa 3 (atual)
5   CALL GerarSerie(200, 0.04d0, 2d0, 4d0, 4d0*PI, 1.4d0*PI)
6   ! CALL GerarSerie(200, 0.04d0, 2d0, 4d0, 4.2d0*PI, 1.4d0*PI)
7
8
9   !! Séries (a) e (c), da tarefa 1
10  ! CALL GerarSerie(200, 0.04d0, 2d0, 4d0, 4d0*PI, 2.5d0*PI)
11  ! CALL GerarSerie(200, 0.4d0, 2d0, 4d0, 4d0*PI, 0.2d0*PI)
12
13  CALL Fourier(200, 0.04d0)
14  ! CALL Fourier(200, 0.4d0)
15 END PROGRAM

```

Figura 6: Código da tarefa 3.

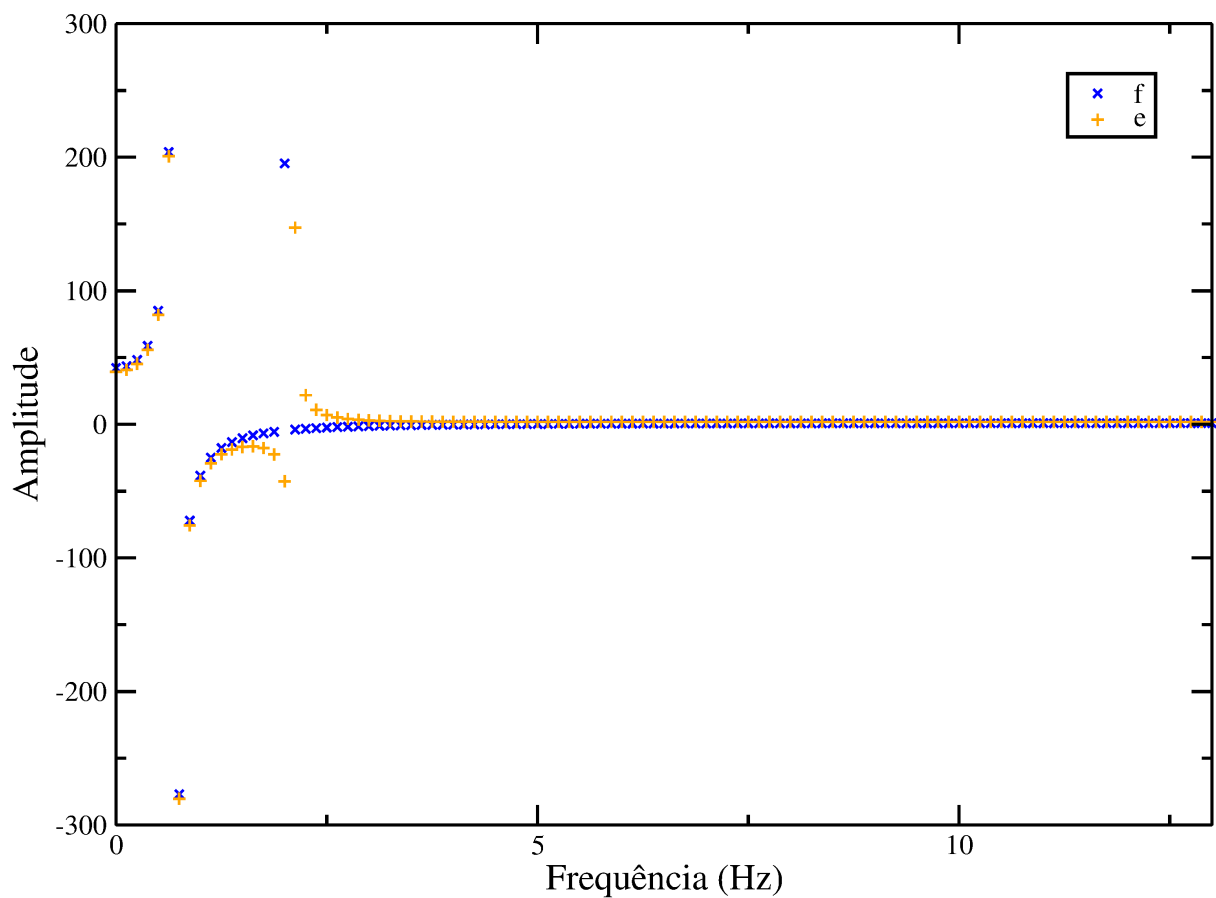


Figura 7: Parte real da transformada de Fourier para as séries (f) e (e).

O fenômeno que ocorre aqui é devido às frequências do nosso sinal não poderem ser representadas adequadamente pelas nossas frequências discretas  $f_j = j/(N\Delta t)$ . Ou seja, caso as frequências do nosso sinal ( $f_k$ ) não sejam próximas o suficiente de um múltiplo de  $1/(N\Delta t)$ , o algoritmo é obrigado a representar essas frequências como a soma de componentes ao longo de uma largura, analogamente ao alargamento de uma delta, devido a motivos de incerteza. Também é bom notar que as amplitudes mudam de acordo. Mesmo assim, não há perda de informação e o nosso sinal continua válido, sendo possível fazer a transformada inversa sem problemas.

Isso pode ser notado com a frequência  $f_{1,f} = 4\pi/(2\pi)$  e  $f_{1,e} = 4.2\pi/(2\pi)$ . A primeira é um múltiplo inteiro de  $1/(N\Delta t)$ , mas a segunda não. Por isso  $f_{1,e}$  tem um comportamento diferente. Também podemos perceber que  $f_2 = 0.7 Hz$  está presente no gráfico da parte real, isso ocorre porque foi assim que o algoritmo escolheu guardar essas informações, enfatizando que não há perda de informação, somente, talvez, perda de padrão, já que esperávamos a parte real e imaginária corresponderem a parte par e ímpar do nosso sinal original 3.

## Tarefa 4

**IV -** Tome os resultados provenientes da série (a) ("data.out") e o utilize como dado de entrada para o cálculo da transformada inversa de Fourier. Compare a série obtida com a série (a) inicialmente usada. Discuta.

```

1 PROGRAM tarefa4
2   USE :: utils
3
4   CALL GerarSerie(200, 0.04d0, 2d0, 4d0, 4d0*PI, 2.5d0*PI) !! Gerar serie em 'data.in'
5   CALL Fourier(200, 0.04d0) ! Transformar séries 'data.in' em série espectral 'data.out'
6   CALL InvFourier(200, 0.04d0) ! Recuperar série temporal em 'datainv.out' através de 'data.out'
7 END PROGRAM

```

Figura 8: Código da tarefa 4.

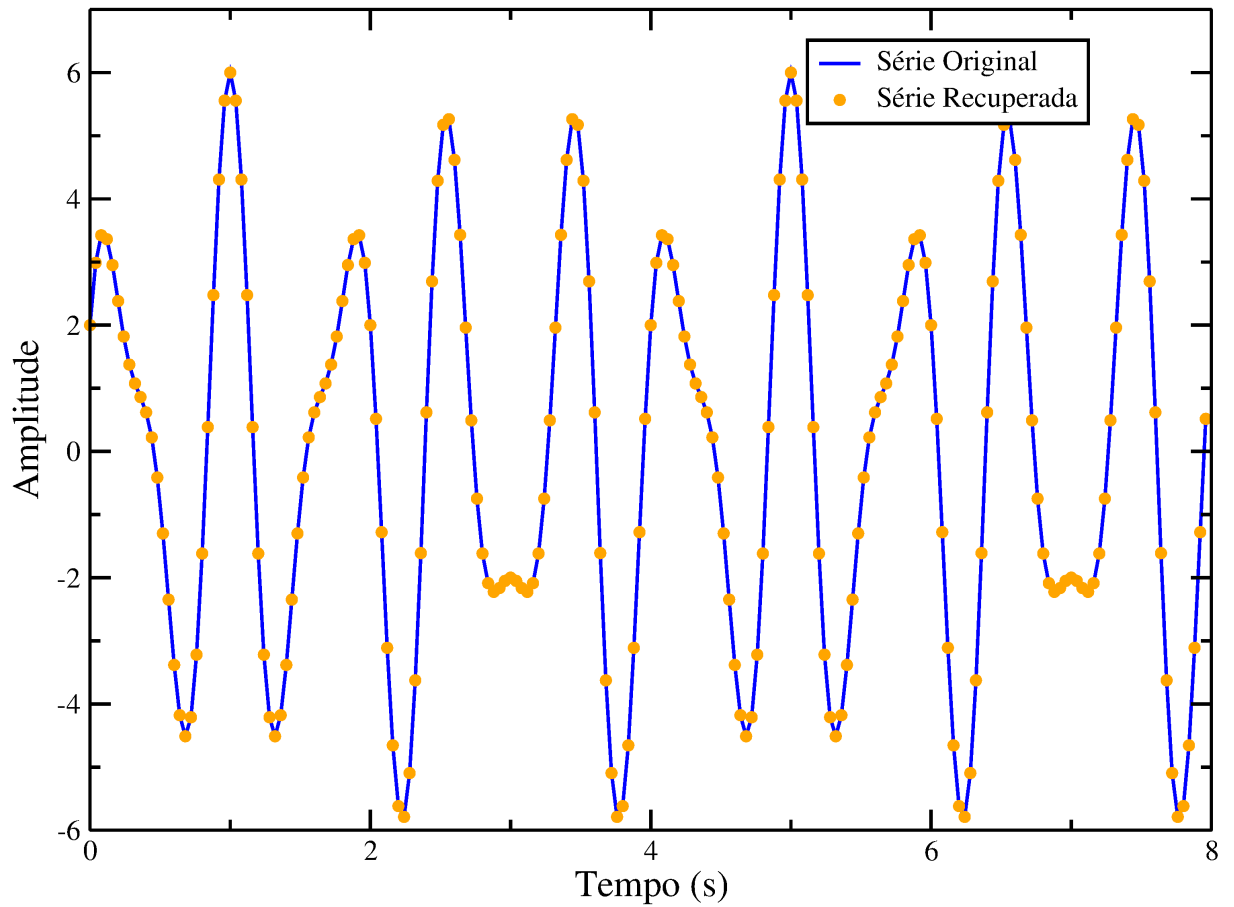


Figura 9: Séries original em azul e o sinal recuperado através da transformada inversa de Fourier em laranja.

Podemos ver que o nosso sinal adquirido da transformada inversa corresponde quase que identicamente ao sinal original. Isso mostra claramente não só o sucesso do nosso algoritmo, como também do método da Transformada Discreta de Fourier.

## Tarefa 5

**V** - Use os parâmetros da série (a) para  $N = 50, 100, 200$  e  $400$  e mostre que o tempo de cálculo computacional cresce com  $N^2$ .

```

1 PROGRAM tarefa5
2   USE :: utils
3   INTEGER :: N(8)
4
5   OPEN(UNIT=10, FILE="saida-5-tempo.dat", STATUS="UNKNOWN")
6
7   N = (/ 50, 100, 200, 400, 800, 1600, 3600, 7200/) !! Indo um pouco mais além...
8
9   DO j=1, 8
10    CALL GerarSerie(N(j), 0.04d0, 2d0, 4d0, 4d0*PI, 2.5d0*PI)
11
12    CALL CPU_TIME(t1)
13    CALL Fourier(N(j), 0.04d0)
14    CALL CPU_TIME(t2)
15
16    WRITE(10,*) N(j), (t2-t1)
17  END DO
18 END PROGRAM

```

Figura 10: Código da tarefa 5.

Modelando o comportamento do algoritmo como uma função quadrática:  $T = aN^2$ . Podemos plotar um gráfico Log-Log e analisar qualitativamente se a curva se aproxima de uma reta. E, de fato, é o que acontece.

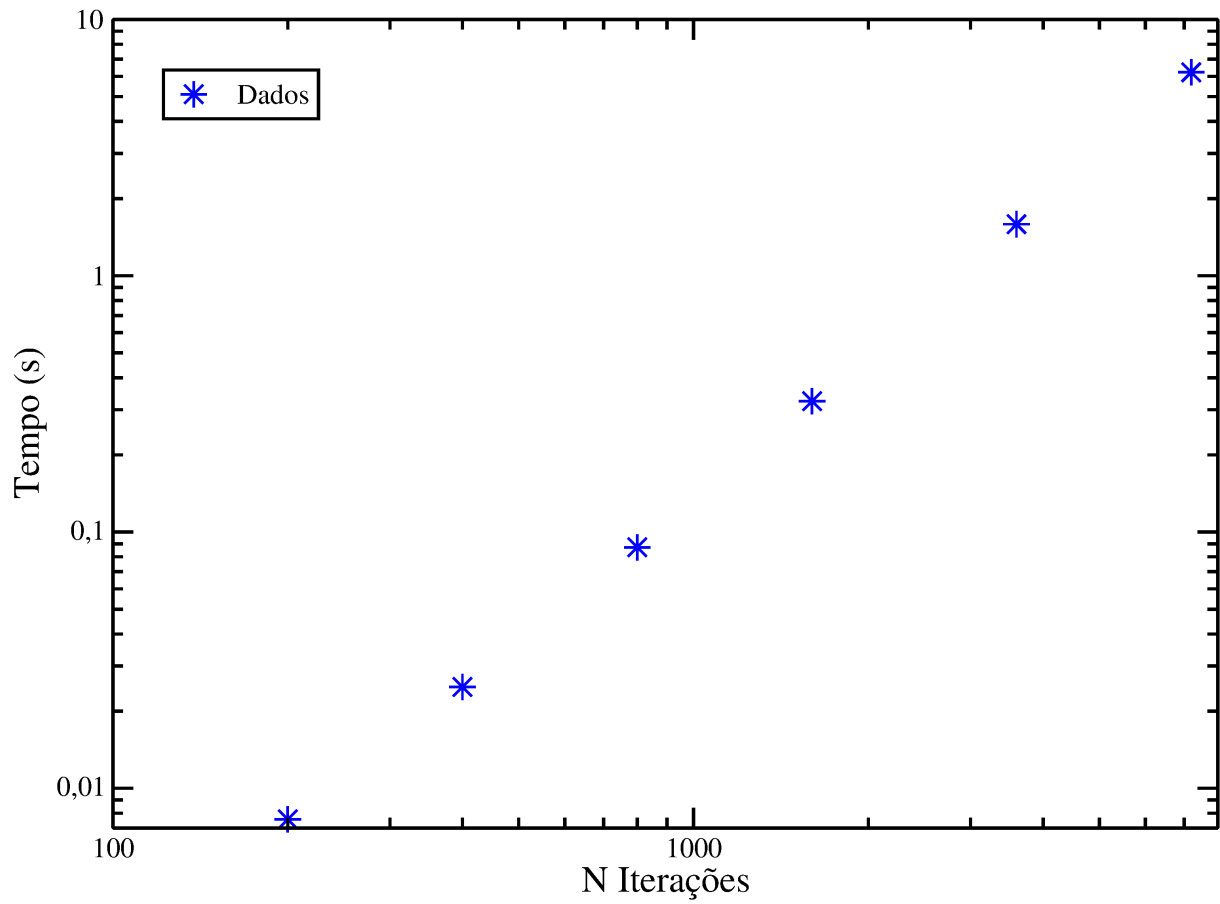


Figura 11: Gráfico Log-Log do tempo de computação pelo número de iterações,  $N$ , usado no nosso algoritmo mostrando o comportamento exponencial do tempo.

## Referências

- [1] Nicholas J. Giordano e Hisao Nakanishi. *Computational Physics*. 2<sup>a</sup> ed. Upper Saddle River (NJ): Prentice Hall, 2006.