

Nome: Victor Yaegashi Setti

RA: 206362

Importando as bibliotecas que serão usadas e definindo π

```
In [9]: import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import scipy as sp
import pandas as pd
from IPython.display import Image, display

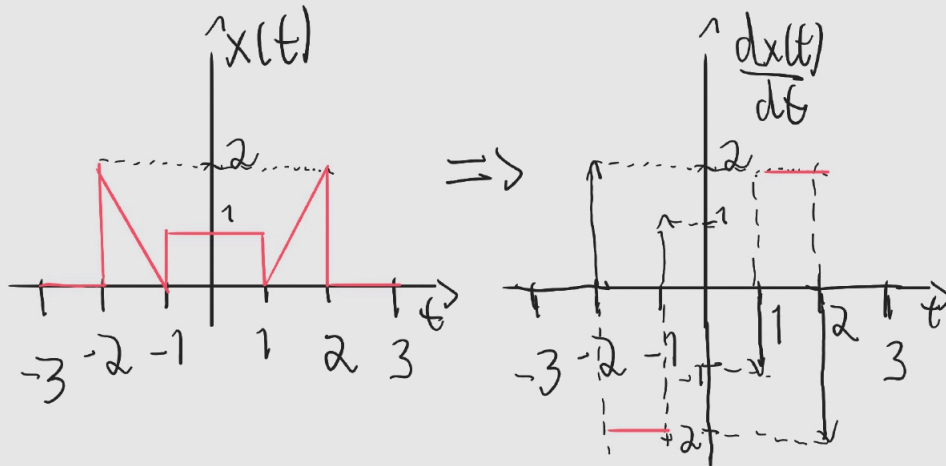
pi = np.pi
```

Item A: Calculando manualmente os coeficientes da série de Fourier para a onda $x(t)$

```
In [10]: nome_imagens = ["itemA1.jpg", "itemA2.jpg", "itemA3.jpg"]

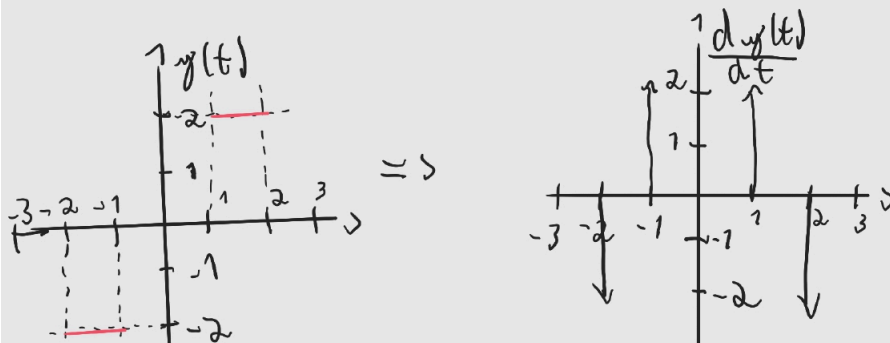
for nome_imagem in nome_imagens:
    display(Image(filename=nome_imagem, width=500))
```

a)



$$a_k = X_k$$

$$(jk\omega_0)X_k = \left(\frac{1}{6} \cdot 2e^{2jk\omega_0}\right) + \left(\frac{1}{6} \cdot 1e^{jk\omega_0}\right) + \left(\frac{1}{6} \cdot (-1)e^{-jk\omega_0}\right) + \left(\frac{1}{6} \cdot (-2)e^{-2jk\omega_0}\right) + y_k$$



$$\begin{aligned}
 (j^{k \omega_0}) y_k &= \left(\frac{1}{6} (-2) e^{2j k \omega_0} \right) + \left(\frac{1}{6} \cdot 2 e^{j k \omega_0} \right) \\
 &\quad + \left(\frac{1}{6} \cdot 2 e^{-j k \omega_0} \right) + \left(\frac{1}{6} (-2) e^{-2j k \omega_0} \right) \\
 \Rightarrow a_k &= \frac{1}{j^{k \omega_0}} \left[\frac{1}{3} e^{2j k \omega_0} + \frac{1}{6} e^{j k \omega_0} - \frac{1}{6} e^{-j k \omega_0} + \frac{1}{3} e^{-2j k \omega_0} \right] \\
 &\quad - \frac{1}{k^2 \omega_0^2} \left[-\frac{1}{3} e^{2j k \omega_0} + \frac{1}{3} e^{j k \omega_0} + \frac{1}{3} e^{-j k \omega_0} - \frac{1}{3} e^{-2j k \omega_0} \right] \\
 \Rightarrow a_k &= \frac{1}{j^{k \omega_0}} \left[\frac{1}{3} (\cancel{\cos(2k\omega_0)} + j \sin(2k\omega_0)) + \frac{1}{6} (\cancel{\cos(k\omega_0)} + j \sin(k\omega_0)) \right. \\
 &\quad \left. - \frac{1}{6} (\cancel{\cos(k\omega_0)} - j \sin(k\omega_0)) - \frac{1}{3} (\cancel{\cos(2k\omega_0)} - j \sin(2k\omega_0)) \right] \\
 &\quad - \frac{1}{k^2 \omega_0^2} \left[-\frac{1}{3} (\cos(2k\omega_0) + j \cancel{\sin(2k\omega_0)}) + \frac{1}{3} (\cos(k\omega_0) + j \cancel{\sin(k\omega_0)}) \right. \\
 &\quad \left. + \frac{1}{3} (\cos(k\omega_0) - j \cancel{\sin(k\omega_0)}) - \frac{1}{3} (\cos(2k\omega_0) - j \cancel{\sin(2k\omega_0)}) \right] \\
 \Rightarrow a_k &= \frac{1}{j^{k \omega_0}} \left[\frac{2}{3} j \sin(2k\omega_0) + \frac{1}{3} j \sin(k\omega_0) \right] \\
 &\quad - \frac{1}{k^2 \omega_0^2} \left[-\frac{2}{3} \cos(2k\omega_0) + \frac{2}{3} \cos(k\omega_0) \right]
 \end{aligned}$$

$$\Rightarrow a_k = \frac{2}{3k\omega_0} \sin(2k\omega_0) + \frac{1}{3k\omega_0} \sin(k\omega_0) + \frac{2}{3k^2\omega_0^2} \cos(2k\omega_0) - \frac{2}{3k^2\omega_0^2} \cos(k\omega_0)$$

$$\text{Como } \omega_0 = \frac{2\pi}{6} = \frac{\pi}{3} \Rightarrow \omega_0^2 = \frac{\pi^2}{9}$$

$$\Rightarrow a_k = \frac{2}{k\pi} \sin\left(\frac{2k\pi}{3}\right) + \frac{1}{k\pi} \sin\left(\frac{k\pi}{3}\right) + \frac{6}{k^2\pi^2} \cos\left(\frac{2k\pi}{3}\right) - \frac{6}{k^2\pi^2} \cos\left(\frac{k\pi}{3}\right)$$

$$a_0 = \frac{1}{6} \int_{-3}^3 x(t) dt = \frac{1}{6} \left[\int_{-2}^{-1} (-2-2t) dt + \int_{-1}^1 1 dt + \int_1^2 (-2+2t) dt \right]$$

$$= \frac{1}{6} \left[\left[-2t - t^2 \right]_{-2}^{-1} + \left[t \right]_{-1}^1 + \left[-2t + t^2 \right]_1^2 \right]$$

$$= \frac{1}{6} \left[(2-1-4+4) + (1+1) + (-4+4+2-1) \right] = \frac{4}{6} = \frac{2}{3}$$

Item B: Gerando uma aproximação para $x(t)$ utilizando a série de Fourier e plotando os gráficos

Fazendo uma função para calcular a função $x(t)$ no período de -3 a 3

```
In [11]: def funcao_original():
    vetor = []

    valores_t = np.linspace(-3, 3, 1000)
    for t in valores_t:
        if (-2 <= t and t < -1):
            valor = -2 - 2*t
```

```

    elif (-1 <= t and t < 1):
        valor = 1
    elif (1 <= t and t < 2):
        valor = -2 + 2*t
    else:
        valor = 0
    vetor.append(valor)
return vetor

```

Fazendo uma função para calcular os coeficientes da série de Fourier truncada com os harmônicos de índice -N a N

```

In [12]: def coeficientes_serie_fourier(n: int):
    coeficientes = []
    for k in range(-n, n+1):
        if k == 0:
            ak = 2/3
        else:
            ak = (2/(k*pi))*np.sin((2*k*pi)/3) + (1/(k*pi))*np.sin((k*pi)
            coeficientes.append(ak)
    return coeficientes

```

Fazendo uma função para calcular a série de Fourier truncada num tempo t

```

In [13]: def serie_fourier(n: int, t: float):
    valor = 0
    coeficientes = coeficientes_serie_fourier(n)
    for k in range(-n, n+1):
        exponencial = np.exp(1j*k*(pi/3)*t)
        valor += coeficientes[k+n] * exponencial
    return valor

```

Fazendo uma função para calcular uma função aproximada de x(t) usando a série de Fourier truncada

```

In [14]: def funcao_aproximada(n: int):
    vetor = []

    valores_t = np.linspace(-3, 3, 1000)
    for t in valores_t:
        valor = serie_fourier(n, t)
        vetor.append(np.real(valor))
    return vetor

```

Fazendo uma função para plotar a comparação das ondas para qualquer N inteiro inserido

```

In [15]: def plot_comparacao(n: int, color: str):
    original = funcao_original()
    aproximada = funcao_aproximada(n)

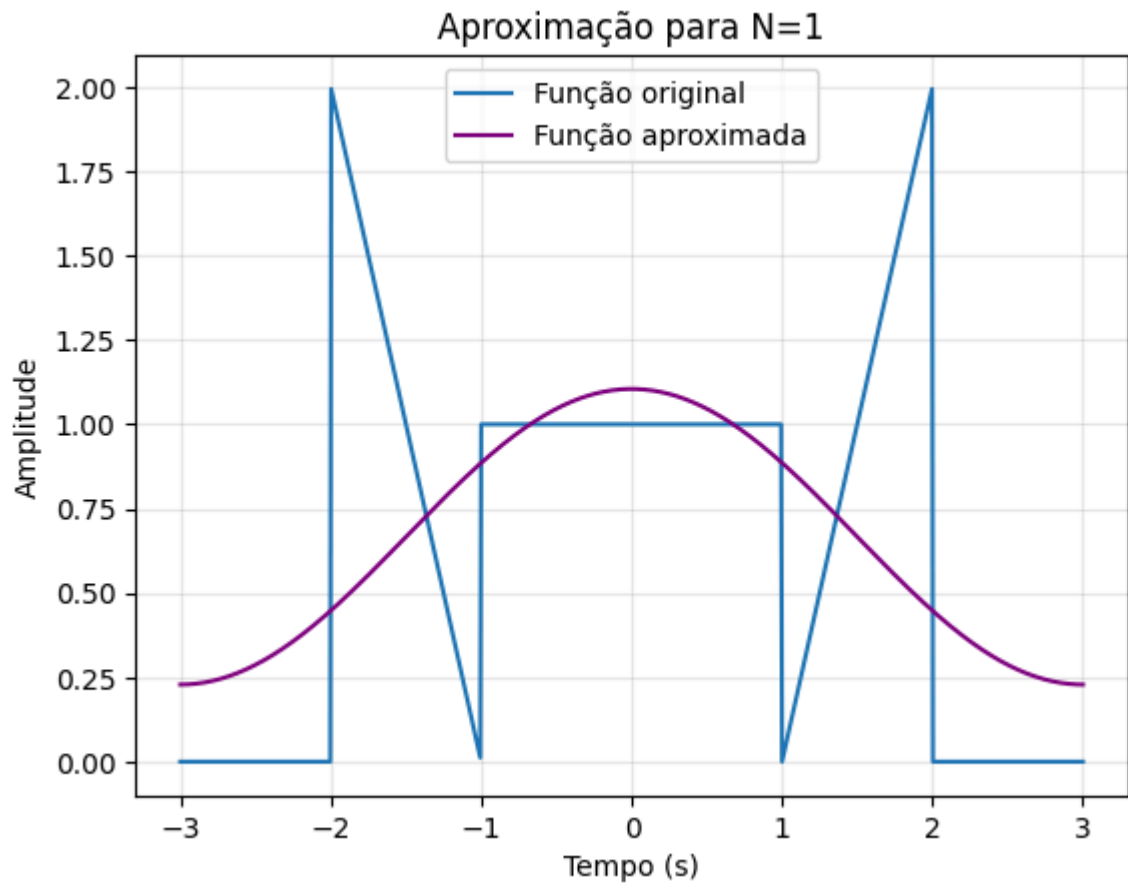
    valores_t = np.linspace(-3, 3, 1000)
    plt.plot(valores_t, original, label="Função original")
    plt.plot(valores_t, aproximada, label="Função aproximada", color=colo
    plt.xlabel("Tempo (s)")
    plt.ylabel("Amplitude")
    plt.title(f"Aproximação para N={n}")

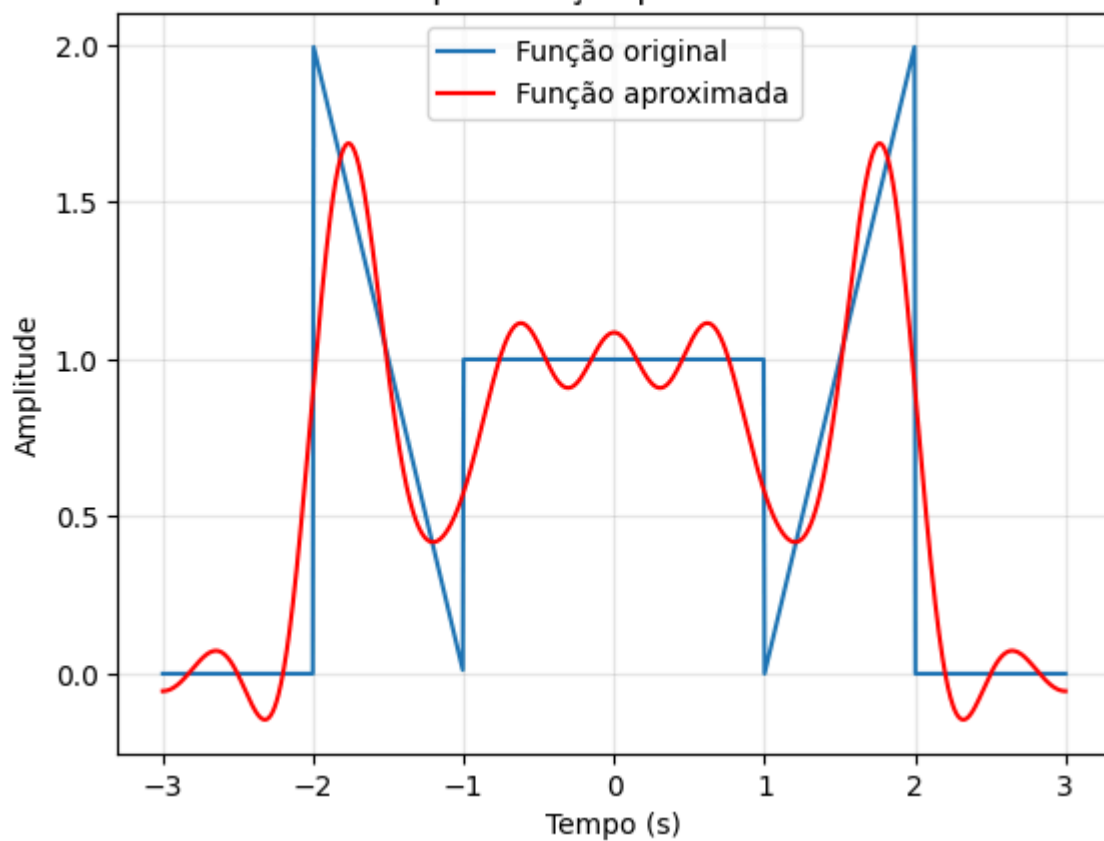
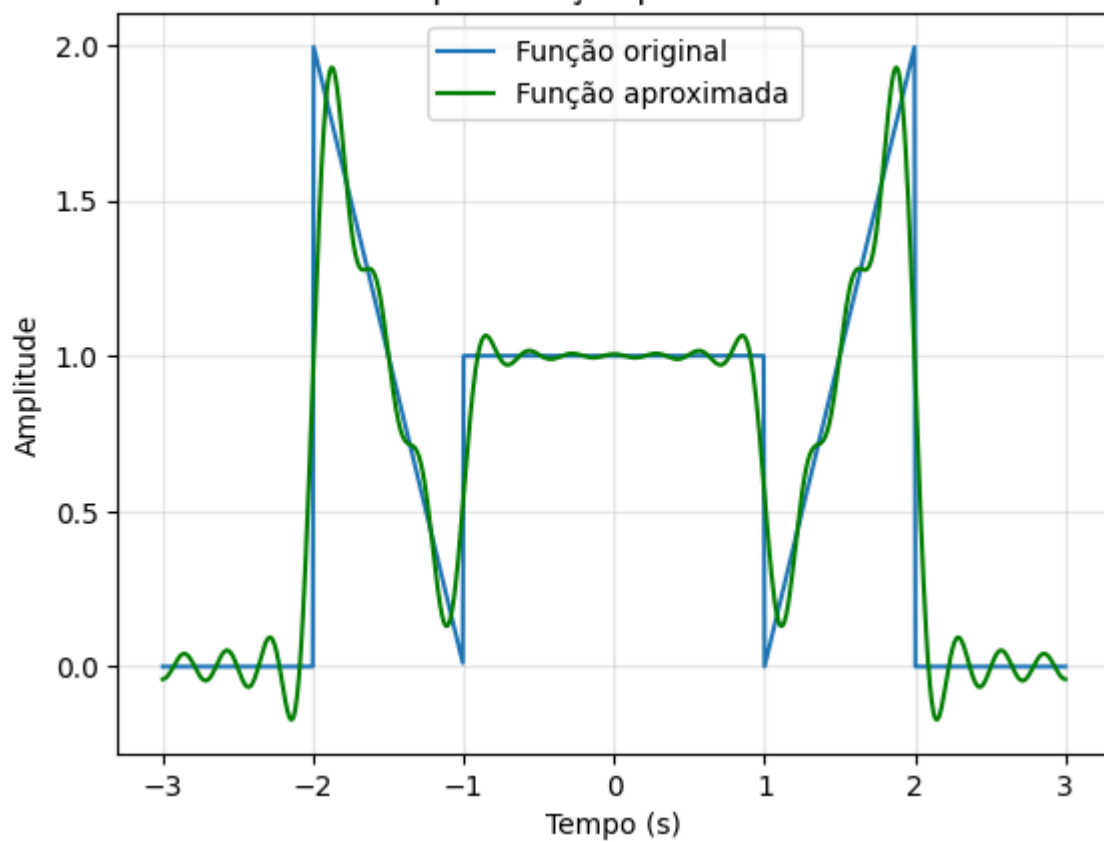
```

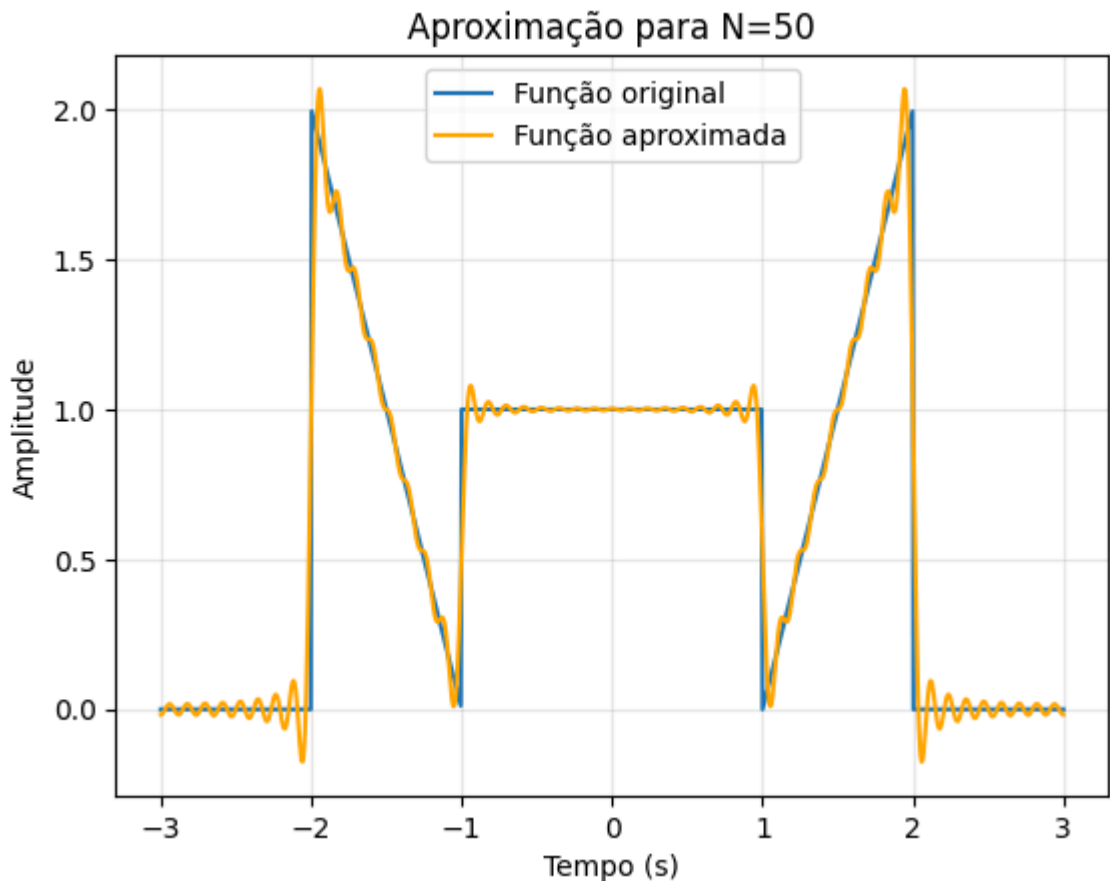
```
plt.legend()  
plt.grid(True, alpha=0.3)  
plt.show()
```

Plotando os gráficos

```
In [16]: plot_comparacao(1, "purple")  
plot_comparacao(10, "red")  
plot_comparacao(20, "green")  
plot_comparacao(50, "orange")
```



Aproximação para $N=10$ Aproximação para $N=20$ 



Item C: Calculando a potência média do erro

Fazendo uma função que retorna o valor da função $x(t)$ original, dado um t específico

```
In [17]: def x_original(t: float):
          if (-2 <= t and t < -1):
              valor = -2 - 2*t
          elif (-1 <= t and t < 1):
              valor = 1
          elif (1 <= t and t < 2):
              valor = -2 + 2*t
          else:
              valor = 0
          return valor
```

Fazendo uma função que retorna o valor da função $x'(t)$ aproximada, dado um t específico. Apenas chama a função `serie_fourier(n, t)` pois já está implementada anteriormente.

```
In [18]: def x_aproximado(n: int, t: float):
          return np.real(serie_fourier(n, t))
```

Fazendo uma função que retorna o valor da potência média do erro, dado um N

```
In [19]: def potencia_erro_aproximacao(n: int):
          def integrante(t):
```



```

    return (x_original(t) - x_aproximado(n, t))**2

intervalos = [(-3, -2), (-2, -1), (-1, 1), (1, 2), (2, 3)]

resultado_total = 0
for a, b in intervalos:
    resultado, erro = sp.integrate.quad(integrante, a, b)
    resultado_total += resultado

potencia_erro = (1/6) * resultado_total
return potencia_erro

```

Printando as potências dos erros para diferentes N

```

In [20]: print(f"Potência média do erro (N=01): {potencia_erro_aproximacao(1)}")
        print(f"Potência média do erro (N=10): {potencia_erro_aproximacao(10)}")
        print(f"Potência média do erro (N=20): {potencia_erro_aproximacao(20)}")
        print(f"Potência média do erro (N=50): {potencia_erro_aproximacao(50)}")

```

```

Potência média do erro (N=01): 0.23735329719741194
Potência média do erro (N=10): 0.05466854453254392
Potência média do erro (N=20): 0.02413836816738945
Potência média do erro (N=50): 0.009934094228806103

```

Item D: Exibindo o módulo dos coeficientes da série em função de ω

Fazendo uma função que plota o gráfico do módulo dos coeficientes da série de Fourier em função de ω

```

In [21]: def plot_modulo_coeficientes(n: int):
        coeficientes = coeficientes_serie_fourier(n)

        modulo_coeficientes = []
        for coeficiente in coeficientes:
            modulo_coeficientes.append(abs(coeficiente))

        valores_k = np.arange(-n, n+1)
        valores_omega = valores_k * pi/3

        plt.figure(figsize=(12, 8))
        plt.stem(valores_omega, modulo_coeficientes, basefmt=" ")
        plt.xlabel("Frequência Angular  $\omega$ ")
        plt.ylabel("Módulo do coeficiente  $|a_k|$ ")
        plt.title(f"Módulos dos coeficientes da Série de Fourier para N={n}")
        plt.grid(True, alpha=0.3)

        plt.axvline(x=0, color="red", linestyle="--", alpha=0.8, label="ω=0")
        plt.legend()

        plt.show()

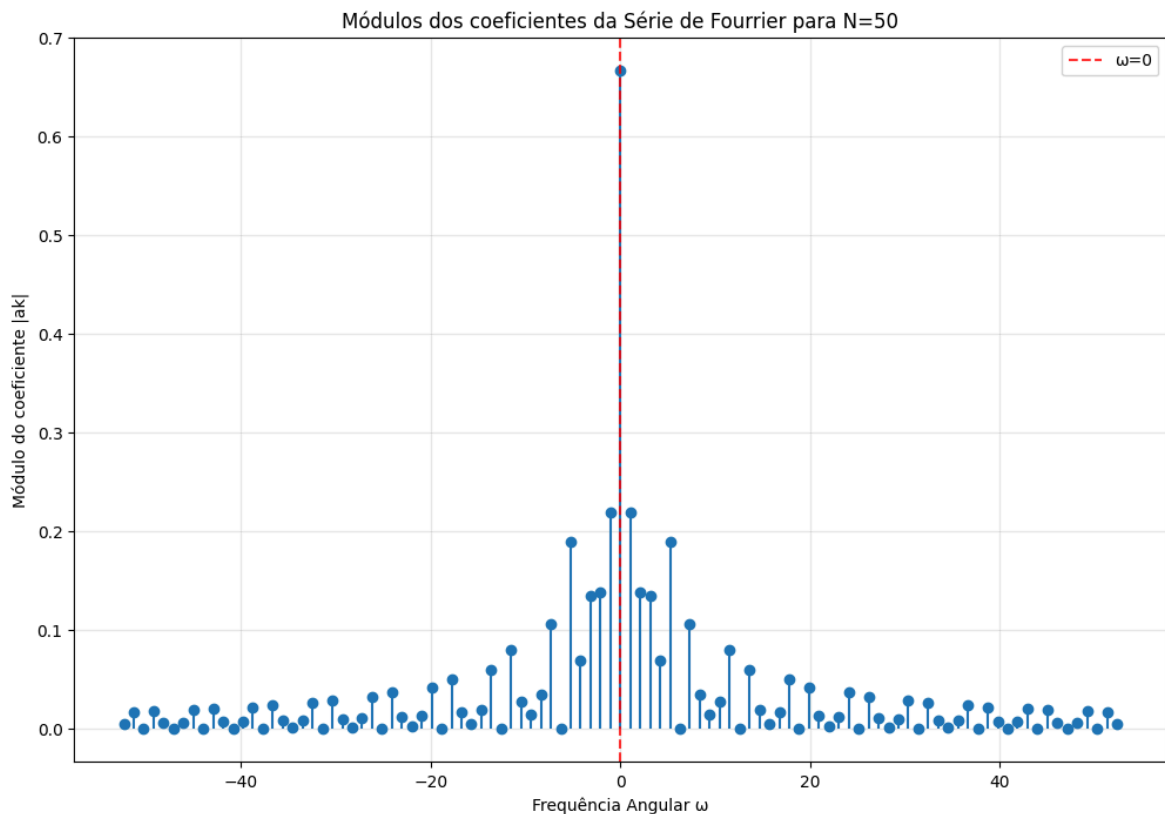
```

Plotando o gráfico do módulo dos coeficientes

```

In [22]: plot_modulo_coeficientes(50)

```



Discussão da simetria:

Pela análise do gráfico acima, nota-se uma simetria de reflexão no eixo $\omega = 0$ (pontilhado em vermelho).

Essa simetria é prevista uma vez que a função $x(t)$ é uma função real e, portanto, satisfaz a relação: $a_{-k} = a_k^*$

Assim: $|a_{-k}| = |a_k^*| = |a_k|$

Item E: Plotando o módulo e a fase da resposta em frequência $H(j\omega)$ em função de ω e discutindo sua ação de filtro

Fazendo uma função que retorna o valor de $H(j\omega)$ seguindo a formula proposta e as informações de R e C dadas na figura

```
In [23]: def resposta_frequencia(valores_omega):
    r = 100e3
    c = 1e-6
    omega_c = 1/(r*c)

    vetor = []

    for omega in valores_omega:
        valor = omega / (omega - (1j * omega_c))
        vetor.append(valor)

    return vetor
```

Fazendo uma função que plota o módulo da resposta em frequência $H(j\omega)$

```
In [24]: def plot_modulo_resposta():
    valores_omega = np.linspace(-100, 100, 1000)

    valores_h = resposta_frequencia(valores_omega)

    valores_mod_h = np.abs(valores_h)

    plt.plot(valores_omega, valores_mod_h)
    plt.xlabel("Frequência angular  $\omega$  (rad/s)")
    plt.ylabel("Módulo da resposta em frequência  $H(j\omega)$ ")
    plt.title(f"Módulo")
    plt.grid(True, alpha=0.3)
    plt.show()
```

Fazendo uma função que plota a fase da resposta em frequência $H(j\omega)$

```
In [25]: def plot_fase_resposta():
    valores_omega = np.linspace(-100, 100, 1000)

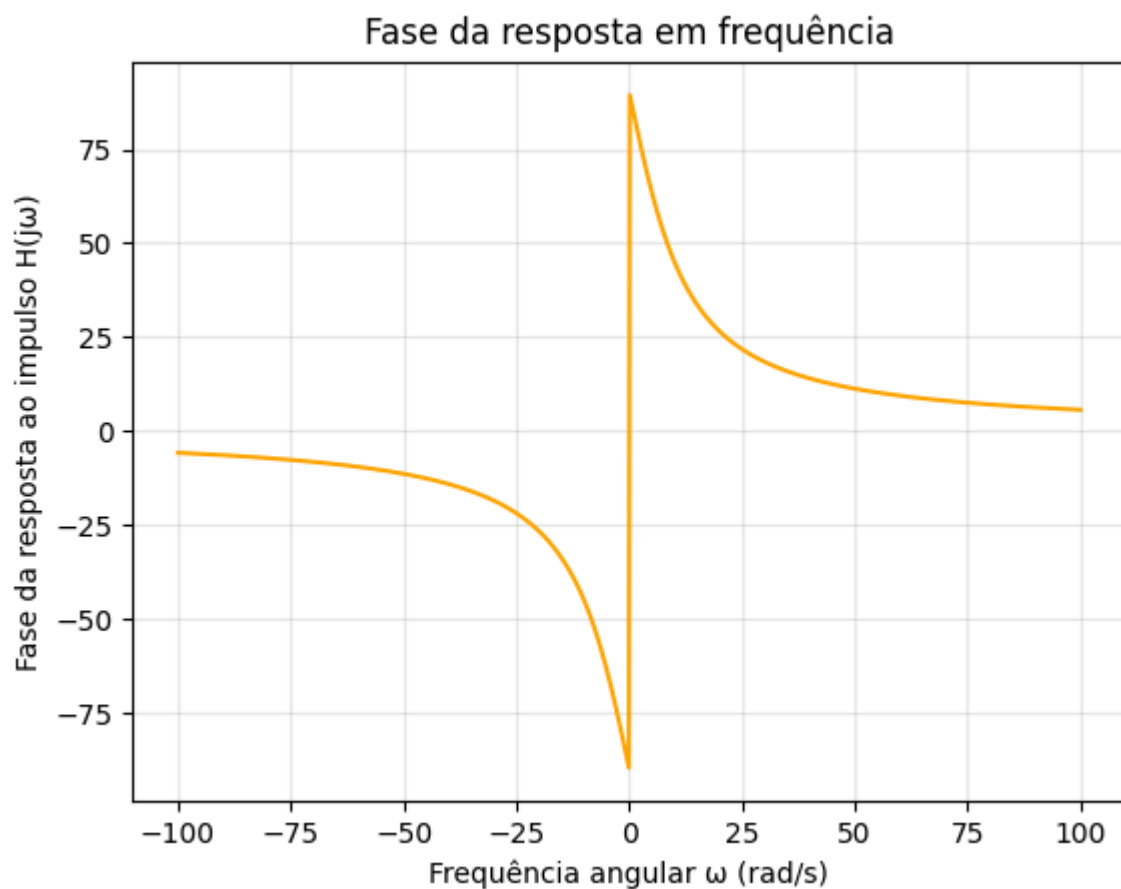
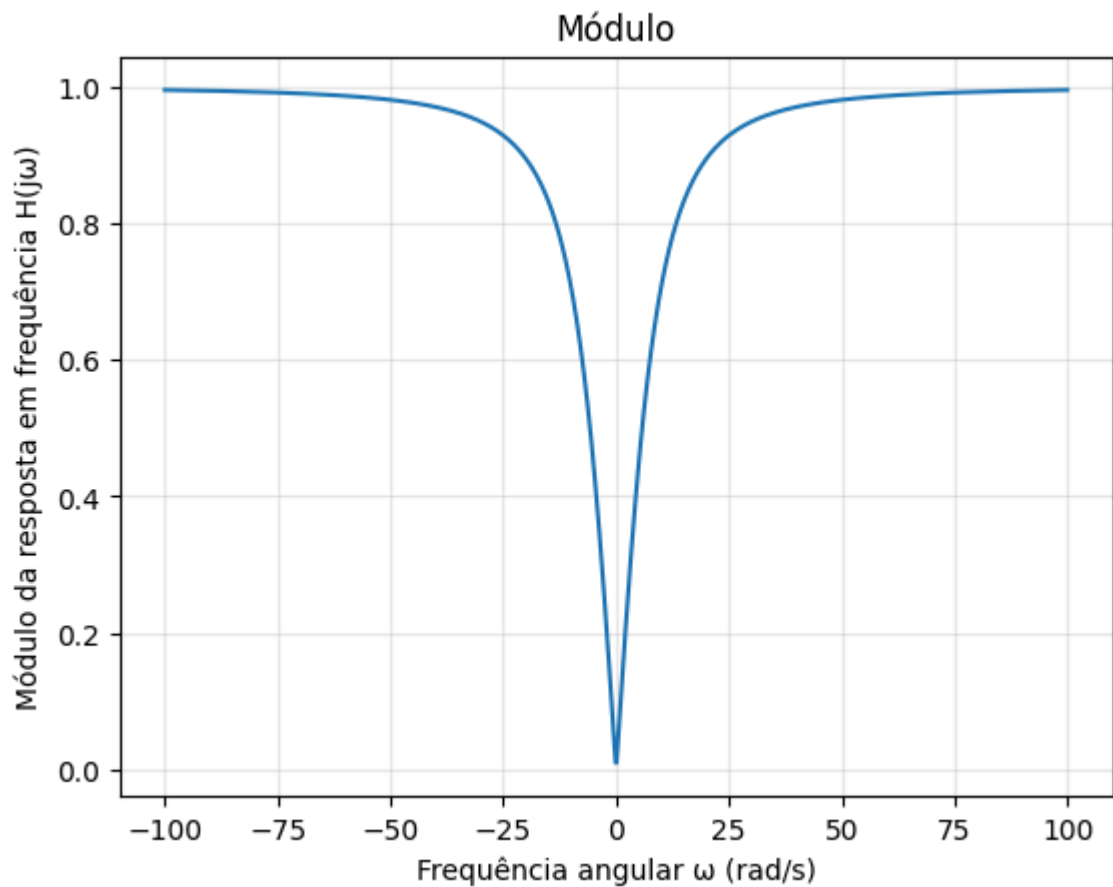
    valores_h = resposta_frequencia(valores_omega)

    valores_fase_h = np.angle(valores_h) * 180 / pi

    plt.plot(valores_omega, valores_fase_h, color="orange")
    plt.xlabel("Frequência angular  $\omega$  (rad/s)")
    plt.ylabel("Fase da resposta ao impulso  $H(j\omega)$ ")
    plt.title(f"Fase da resposta em frequência")
    plt.grid(True, alpha=0.3)
    plt.show()
```

Plotando os gráficos do módulo e da fase da resposta ao impulso $H(j\omega)$

```
In [26]: plot_modulo_resposta()
plot_fase_resposta()
```



Discussão da ação de filtro:

Analisando o módulo, uma vez que os valores próximos da origem se aproximam de zero, pode-se deduzir que o filtro é um passa altas e, além disso, como essa

aproximação se dá de modo suave e não abrupta, sabe-se também que é um filtro não ideal.

Analisando a fase, como ela não varia de maneira linear com relação à frequência, sabe-se que a forma do sinal será modificada.

Item F: Plotando a saída $y(t)$ resultante da passagem da onda $x(t)$ (aproximada em $N=50$) pelo filtro $H(j\omega)$

Fazendo uma função que calcula os diferentes valores de ω com base no $\omega_0 = \pi/3$

```
In [27]: def calcular_valores_omega(n: int):  
    vetor = []  
    for k in range(-n, n+1):  
        valor = k * (pi/3)  
        vetor.append(valor)  
    return vetor
```

Fazendo uma função que calcula o valor, em um tempo específico t , resultante da passagem da onda $x(t)$ (aproximada em N) no filtro $H(j\omega)$

```
In [28]: def saida_filtro(n: int, t: float):  
    valor = 0  
  
    coeficientes = coeficientes_serie_fourier(n)  
  
    valores_omega = calcular_valores_omega(n)  
    respostas = resposta_frequencia(valores_omega)  
  
    for k in range(-n, n+1):  
        exponencial = np.exp(1j*k*(pi/3)*t)  
        valor += coeficientes[k+n] * respostas[k+n] * exponencial  
    return np.real(valor)
```

Fazendo uma função que calcula a saída $y(t)$ aproximada em N

```
In [29]: def funcao_saida_filtro(n: int):  
    vetor = []  
  
    valores_t = np.linspace(-3, 3, 1000)  
    for t in valores_t:  
        valor = saida_filtro(n, t)  
        vetor.append(valor)  
    return vetor
```

Fazendo uma função que plota a saída $y(t)$ em um gráfico

```
In [30]: def plot_saida_filtro(n: int):  
    saida = funcao_saida_filtro(n)  
  
    valores_t = np.linspace(-3, 3, 1000)
```

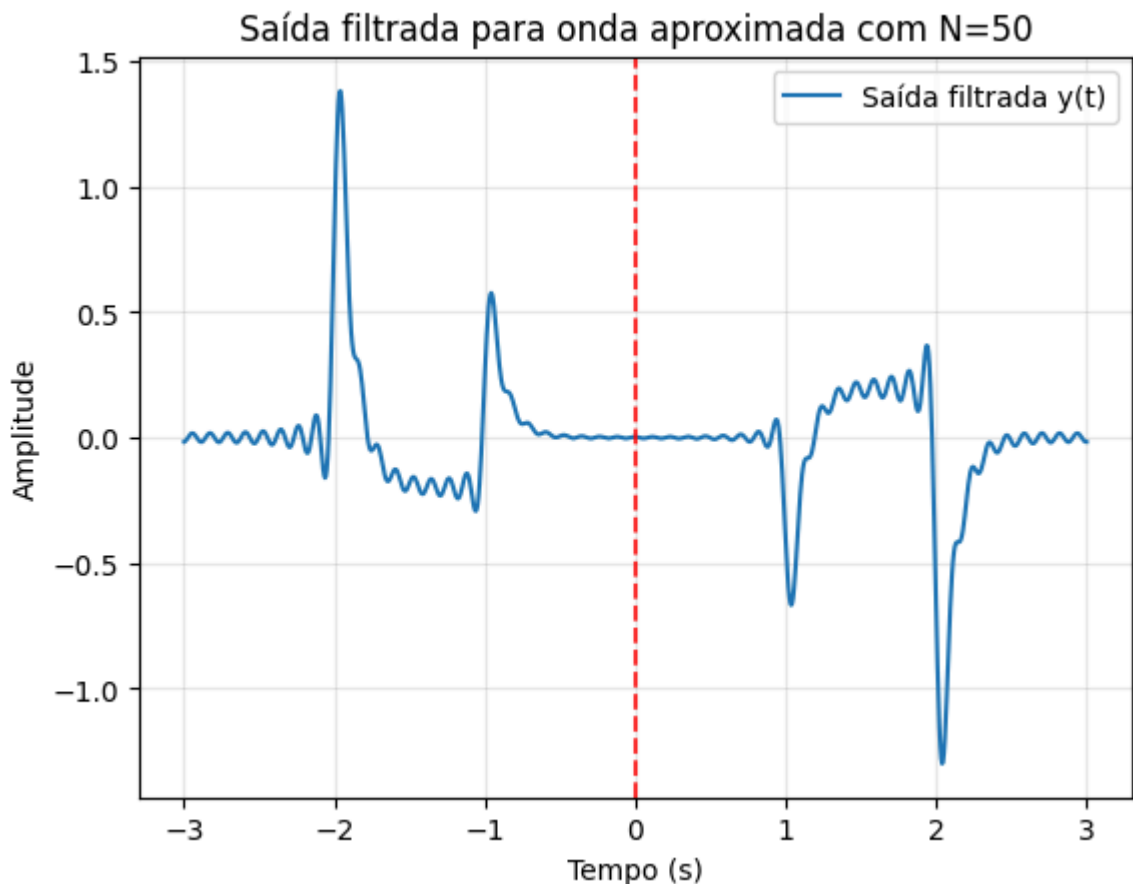
```
plt.plot(valores_t, saida, label="Saída filtrada y(t)")
plt.xlabel("Tempo (s)")
plt.ylabel("Amplitude")
plt.title(f"Saída filtrada para onda aproximada com N={n}")
plt.legend()
plt.grid(True, alpha=0.3)

plt.axvline(x=0, color="red", linestyle="--", alpha=0.8, label="t=0")

plt.show()
```

Plotando a saída $y(t)$

In [31]: `plot_saida_filtro(50)`



Comentários sobre a forma da onda $y(t)$:

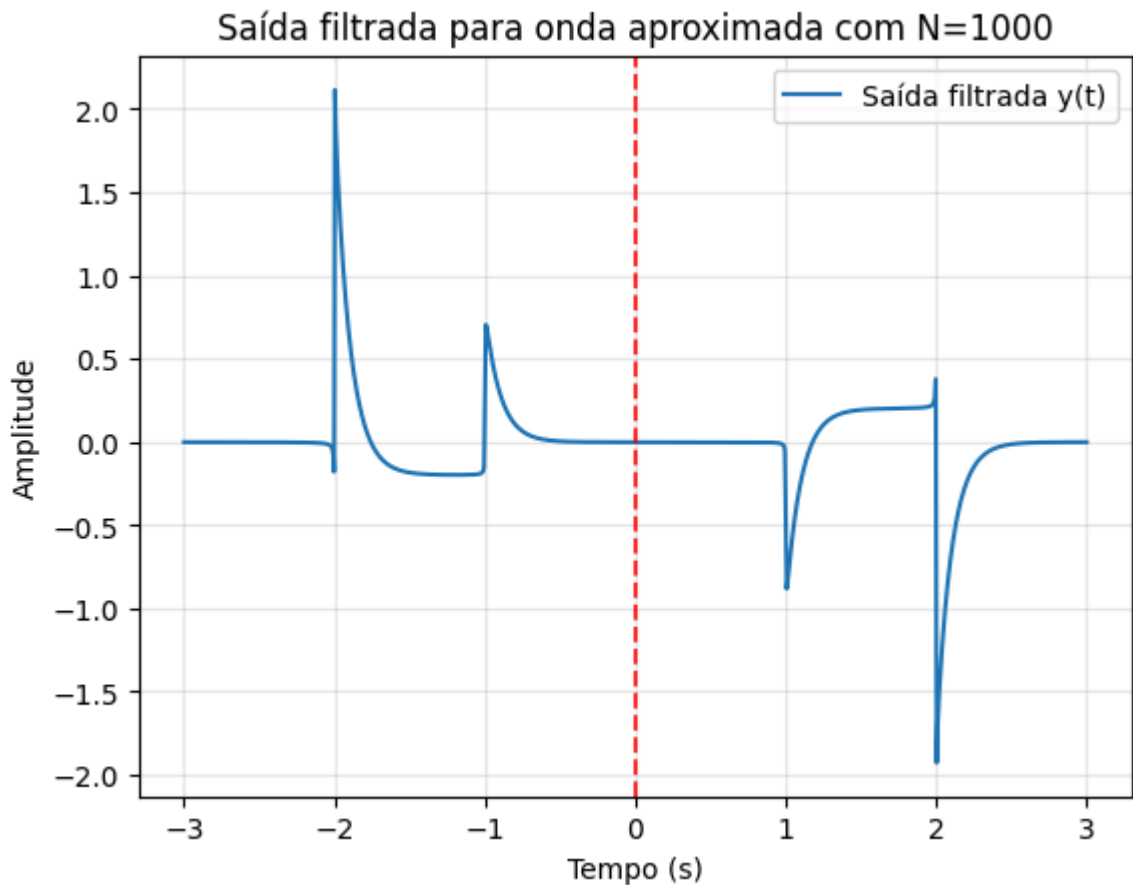
Nota-se que o filtro realizou uma inversão da paridade da onda, uma vez que $x(t)$ possui, notavelmente, paridade par, mas $y(t)$, conforme visível no gráfico acima, apresenta paridade ímpar.

Nota-se também que as amplitudes máximas e mínimas estão um pouco menores.

Item G: Explicando as diferenças entre o gráfico gerado pela aproximação e o gráfico exato

Plotando uma saída $y(t)$ resultante da passagem da onda $x(t)$ (aproximada em $N=1000$) pelo filtro $H(j\omega)$

```
In [32]: plot_saida_filtro(1000)
```



É notável que a com um N bem maior que 50, como no exemplo acima, a saída gerada se aproxima cada vez mais à saída exata representada na Figura 3, apresentando mesma amplitude e curvas presentes nas mesmas posições.

Deste modo, caso N aproxime-se do infinito, a saída gerada será quase que perfeitamente idêntica à saída exata, com exceção apenas do efeito de Gibbs que se manterá presente nos pontos de inflexão.