Київський національний університет імені Тараса Шевченка Факультет комп'ютерних наук та кібернетики

Лабораторна робота №1

з Моделювання складних систем "Дискретне перетворення Фур'є" Варіант №12

> Виконав студент групи IПС-31 Тесленко Назар Олександрович

Постановка задачі:

На інтервалі спостереження [0,T], де T=5, спостережуваний сигнал $\widehat{y}(t_i)$ заданий у дискретні моменти часу $t_i \in [0,T], \ i=1,\ 2,\ ...,\ N$ -1 з кроком дискретизації $t_{i+1}-t_i=\Delta t=0.01$

$$N = T/\Delta t = 5/0.01 = 500$$

Таким чином для подальшого аналізу маємо 500 дискретних значень сигналу у відповідних моментах часу.

Для визначення суттєвих частотних складових сигналу застосовується дискретне перетворення Фур'є (ДПФ). Воно дає змогу перейти від аналізу сигналу у часовій області до його представлення у частотній області. Це дає можливість встановити гармонічні компоненти, що роблять найбільший внесок у формування сигналу - тобто визначити частоти, на яких спостерігаються пікові значення амплітуди.

Для обчислення ДПФ використовується наступна формула:

$$c_{_{\chi}}(k) = \frac{1}{N} \sum_{m=0}^{N-1} x(m) e^{-i2\pi k m/N}$$
, де

- $i^2 = -1$ комплексна одиниця,
- $e^{i\phi} = cos(\phi) + isin(\phi)$

Результатом є масив комплексних чисел. Для подальшого аналізу використовуються їх модулі $|c_{_{\chi}}(k)|$, які відповідають амплітудам спектра.

Для дійсних сигналів спектр $|c_x(k)|$ - є симетричним, тож для подальших досліджень будемо використовувати лише половину його значень: $k=0,\ 1,\ 2,\ ...,\ N/2$

Крок по частоті визначається як:

$$\Delta f = 1/T \Rightarrow 1/5 = 0.2 \Gamma$$
ц

Таким чином, кожному індексу к відповідає частота:

$$f_k = k * \Delta f$$

Для визначення найбільш значущих складових сигналу проаналізуємо локальні максимуми спектра $|c_{_{_{\mathcal{X}}}}(k)|$

Частота, що відповідає піковому значенню, обчислюється як:

$$f_* = k_* * \Delta f$$

Кінцевим кроком є побудова математичної моделі у вигляді суми поліном. частини та гармонічних складових:

$$y(t) = a_1 t^3 + a_2 t^2 + a_3 t + \sum_{i=4}^{k} a_i \sin(2\pi f_{i-3} t) + a_{k+1},$$

де:

- ullet $a_{_{1}}$, $a_{_{2}}$, $a_{_{3}}$ коефііцієнти поліноміальної частини
- ullet $a_{_i}$ амплітуди гармонічних складових
- f_i значущі частоти
- ullet a_{k+1} стала складова сигналу

Хід роботи

Мова реалізації програми: Python

Використані бібліотеки: NumPy, Matplotlib, SciPy

1. Реалізація власної функції дискретного перетворення Фур'є.

Була реалізована функція dft(), для обчислення ДПФ для конкретної дискретної послідовності.

Перевіримо корректність обчислень функції за допомогою функції ДПФ з бібліотеки NumPy:

```
def dft_comparer(samples:np.ndarray)->None:
    """
    Comparing DFT result of lib numpy's func and own DFT func
    """
    my_dft=dft(samples)
    numpy_fft_res=np.fft.fft(samples)
    max_absolute_error = np.max(np.abs(my_dft - numpy_fft_res))

if max_absolute_error < 1e-6:
    print("Own Discrete Fourier Transformation matches NumPy's FFT.")
    else:
    print("Own Discrete Fourier Transformation does not match NumPy's FFT.")
    print(f"Maximum absolute error: {max_absolute_error}")</pre>
```

Own Discrete Fourier Transformation matches NumPy's FFT.

Отже результати обчислень власної функції ДПФ - правильні.

2. Пошук локальних максимумів

Була реалізована функція find_frequencies_contribution(), яка використовує дані ДПФ по модулю, що відповідає амплітудам спектра, і відповідно занходить локальні максимуми

```
def find_frequencies_contribution(samples:np.ndarray, interval:int=5):
    """
    Find main frequency contributions in the signal using DFT peaks.
    """

    step=1/interval # deltaf=1/T
    samples_number=len(samples)
    dft_abs=np.abs(dft(samples)) #Find the magnitude
    print(dft_abs)
    peak_indices=[]

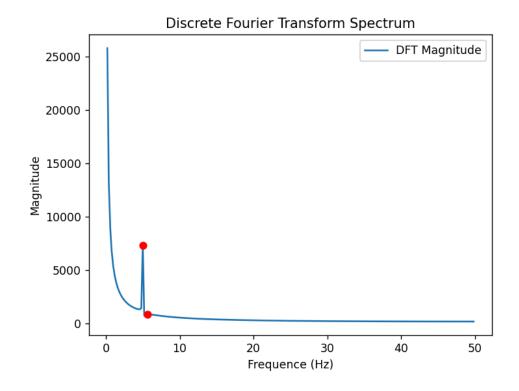
#As the right part of signal is a mirrored left one using only the half of range
    for k in range(1,(samples_number//2)-1):
        if(dft_abs[k]>dft_abs[k-1] and dft_abs[k]>dft_abs[k+1]):
            peak_indices.append(k)

plot_dft(dft_abs, step, 'dicrete_fourier_transform.png',peak_indices)

frequencies = [k*step for k in peak_indices]
    return frequencies
```

Peak frequencies: [5. 5.6] Hz

3. Побудова графіка спектра амплітуд ДПФ Для побудови графіка була реалізована функція plot dft()



4. Побудова математичної моделі сигналу

```
def fit_model(t,data, peak_frequencies):
    """
    Fit polynomial + sinusoidal model to the signal.
    """

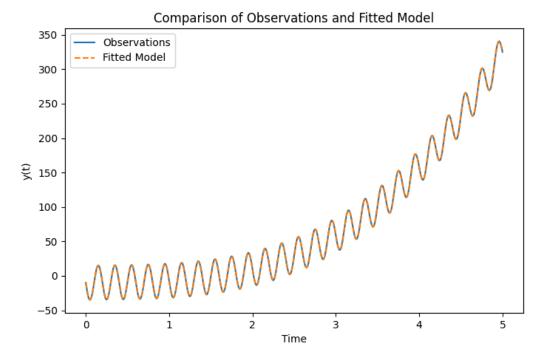
    def model (t, a1,a2,a3,a_const, *params):
        k=len(params)//2
        y=a1*t**3+a2*t**2+a3*t + a_const
        for i in range(k):
            fi=params[i]
            ai=params[i+k]
            y+= ai*np.sin(2*np.pi*fi*t)
        return y
    initial_guess=[0,0,0,0]+peak_frequencies+[1]*len(peak_frequencies)
    params,covariance = curve_fit(model,t,data,p0=initial_guess)
    fitted_values=model(t, *params)
    return params, fitted_values
```

Результат:

```
Found parameters: [ 3.00000019e+00 -2.00000143e+00 2.00000294e+00 -1.00000013e+01 5.00000000e+00 5.35446844e+00 -2.49999935e+01 4.93737603e-07]
```

5. Побудова графіка для порівняння

```
params, fitted_values=fit_model(t,observations,peak_frequencies)
print("Found parameters:", params)
plt.figure(figsize=(8, 5))
plt.plot(t, observations, label='Observations')
plt.plot(t, fitted_values, label='Fitted Model', linestyle='--')
plt.legend()
plt.xlabel('Time')
plt.ylabel('Y(t)')
plt.title('Comparison of Observations and Fitted Model')
plt.savefig("fitmodel_comparison.png")
plt.show()
```



Можемо бачити, що створена модель відповідає спостереженням, поліном та знайдені сінусоїди повністю відтворюють структуру сигналу.