

НАЦІОНАЛЬНИЙ ТЕХНІЧНИЙ УНІВЕРСИТЕТ УКРАЇНИ
«КИЇВСЬКИЙ ПОЛІТЕХНІЧНИЙ ІНСТИТУТ
імені Ігоря Сікорського»
«ІНСТИТУТ ПРИКЛАДНОГО СИСТЕМНОГО АНАЛІЗУ»
КАФЕДРА МАТЕМАТИЧНИХ МЕТОДІВ СИСТЕМНОГО АНАЛІЗУ

ЗВІТ

про виконання розрахунково-дослідницької роботи №2
з дисципліни «Ідентифікація складних систем»

Виконав:

Студент IV курсу

Групи КА-13

Приймак Є.О.

Перевірів:

Губарєв В.Ф.

Київ – 2025 рік

Хід роботи

З першої роботи маємо систему:

Обираємо $n = m = 6$ (два власних чисел дійсні, а всі інші комплексно-спряжені), тобто

$$n = 2P_{im} + P_{real} = 2 * 2 + 2 = 6$$

$P_{im} = 2$, $P_{real} = 2$, $p \in 1, 2$ – дійсні, $p \in 3, 4$ – комплексні.

Тоді маємо:

$p = 1$:

$$\omega_1 = 0, \alpha_1 = \lambda_1, \beta_1 = 0, \rho_1 = \lambda_1$$

$p = 2$:

$$\omega_2 = 0, \alpha_2 = \lambda_2, \beta_2 = 0, \rho_2 = \lambda_2$$

$p = 3$:

$$\omega_3 = \frac{\pi}{6}, \rho_3 = 0.97, \alpha_3 = \rho_3 * \cos \omega_3 = 0.84, \beta_3 = \rho_3 * \sin \omega_3 = 0.48$$

$p = 4$:

$$\omega_4 = \frac{\pi}{3}, \rho_4 = 0.98, \alpha_4 = \rho_4 * \cos \omega_4 = 0.49, \beta_4 = \rho_4 * \sin \omega_4 = 0.85$$

Матриця A має вигляд:

Matrix A:

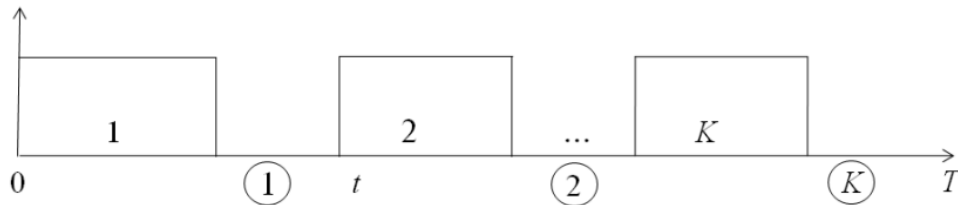
```
[ [ 0.95  0.    0.    0.    0.    0.  ]
 [ 0.    0.96  0.    0.    0.    0.  ]
 [ 0.    0.    0.84 -0.485 0.    0.  ]
 [ 0.    0.    0.485 0.84  0.    0.  ]
 [ 0.    0.    0.    0.    0.49 -0.849]
 [ 0.    0.    0.    0.    0.849 0.49 ] ]
```

c: [1 1 1 0 1 0]

b: [1 1 1 1 1 1]

Завдання 1

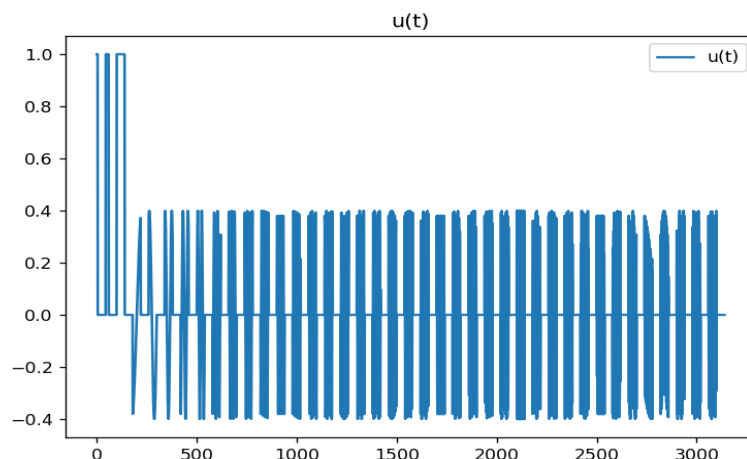
Обираємо варіант плану експериментів, в якому маємо один процес з чергуванням інтервалів збудження і релаксації (вільного руху). Він показаний на Рисунку 1.

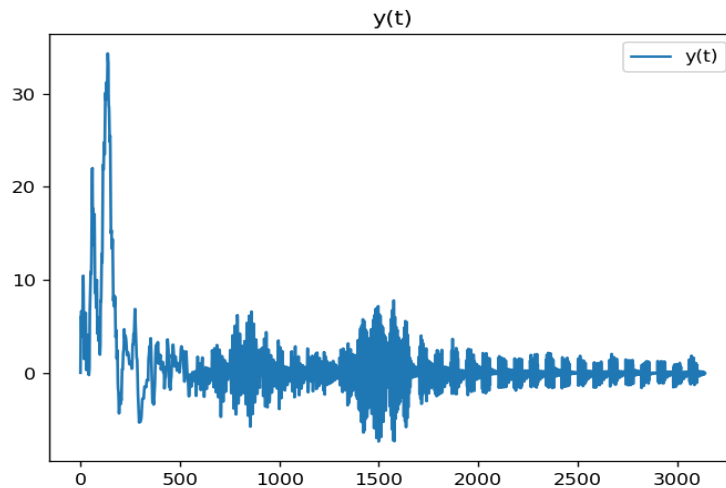


На Рисунку 1 маємо: 1, 2, 3, ..., K - послідовність інтервалів збудження, зокрема, перший – 1, другий – 2, ..., K-ий.

Всі інтервали релаксації ①, ②, ③ мають однакову довжину $K=40$, тобто містять 40 точок. Перші три інтервали збудження 1, 2, 3 мають такі довжини; 1-й – 5 точок, 2-й – 15 точок, 3-й – 40 точок. Збуджуючий сигнал на них – це прямокутний одиничний імпульс $u(t) = 1$ відповідної довжини. Всі наступні інтервали збудження, починаючи з 4-ого, містять 40 точок і збуджуються гармонічним сигналом $u_k(t) = u_0 * \sin(k - 3)\delta t$, $k = 4, 5, \dots, t = 1, 2, 3, \dots, 40$, при цьому довжина інтервалу збудження гармонічним сигналом дорівнює 40 точкам. Значення $\delta = \pi/50$. Кількість інтервалів збудження $K = 40$, стільки ж буде інтервалів релаксації $l = 40$, і беремо $u_0 = 0.4$

Тоді матимемо наступні графіки вхідних та вихідних даних моделі:





За алгоритмом описаним в теоретичному матеріалі та завданні до Розрахунково-дослідницької роботи № 2, обчислюємо вектори a і b , для обчислення вектора a буде використано дані на інтервалах релаксації, а для визначення вектора b дані на інтервалах збудження. Задамо розмірність $n = 8$.

Задача ідентифікації в класі моделей регресії заданої розмірності. Запишемо базове рівняння регресії, що повинно виконуватися для довільних t на інтервалі релаксації:

$$y(t) = -a_1 y(t-1) - a_2 y(t-2) - \dots - a_n y(t-n)$$

Можемо сформулювати в матричній формі:

$$Y \cdot a = y_a$$

МНК-розв'язок для вектора a можна знайти через SVD-розклад матриці Y у вигляді:

$$a = V \cdot \Sigma_n^{-1} \cdot U_n^T \cdot y_a$$

Щоб знайти вектор b будемо використовувати дані на інтервалах збудження. Зробимо це наступним чином:

$$\begin{aligned} \tilde{y}(t) &= y(t) + a_1 y(t-1) + a_2 y(t-2) + \dots + a_n y(t-n) \\ \tilde{y}(t) &= b_1 u(t-1) + b_2 u(t-2) + \dots + b_n u(t-n) \\ W \cdot b &= \tilde{y}_b \end{aligned}$$

Сформуємо рівняння

$$Y \cdot a = y_a.$$

Та знайдемо a методом МНК:

```

Y :
[[ 8.134  6.449  5.554 ...  3.899  4.272  6.663]
 [ 9.91   8.134  6.449 ...  4.534  3.899  4.272]
 [10.45   9.91   8.134 ...  5.124  4.534  3.899]
 ...
 [-0.178 -0.2    -0.086 ...  0.091 -0.033 -0.091]
 [-0.055 -0.178 -0.2    ...  0.152  0.091 -0.033]
 [ 0.048 -0.055 -0.178 ...  0.076  0.152  0.091]]

y_a :
[ 9.91  10.45  8.97 ... -0.055  0.048  0.049]

alpha:
[ 1.563 -0.502 -0.663  0.244  0.591 -0.158 -0.743  0.597]

```

Аналогічно, маємо

$$W \cdot b = \widetilde{y_b}.$$

знайдемо b методом МНК:

```

W :
[[ 1.    1.    1.    ...  1.    1.    1.    ]
 [ 1.    1.    1.    ...  1.    1.    1.    ]
 [ 1.    1.    1.    ...  1.    1.    1.    ]
 ...
 [-0.05  0.324 -0.393 ... -0.351  0.38  -0.17 ]
 [-0.255 -0.05  0.324 ...  0.099 -0.351  0.38 ]
 [ 0.399 -0.255 -0.05  ...  0.214  0.099 -0.351]]

y_b :
[ 1.    1.    1.    ... -0.255  0.399 -0.292]

beta:
[ 1.283 -1.581  1.898 -1.792  1.65  -1.159  0.804 -0.307]

```

Проведемо порівняльний аналіз отриманих результатів, тобто оцінимо остаточну похибку обчислень відтвореної регресії на точних даних у нормах $\|*\|_2$, $\|*\|_\infty$:

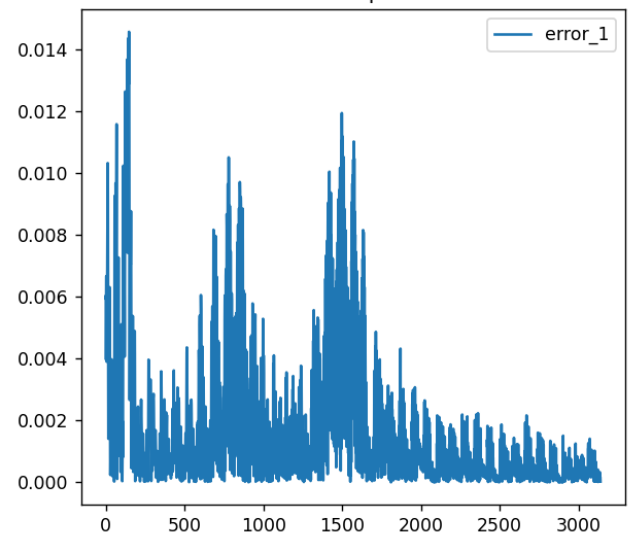
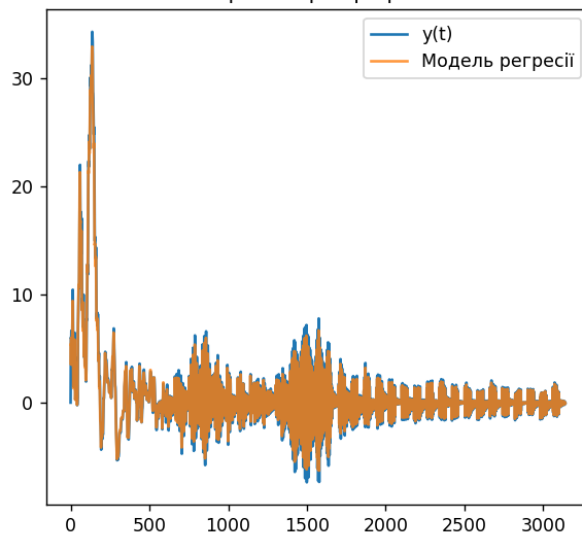
```

--- Порівняльний аналіз похибок для точних даних ---
Похибка для вектора a :
||a_real - a_calc||_2 = 0.000010
||a_real - a_calc||_∞ = 0.000005
Похибка для вектора b :
||b_real - b_calc||_2 = 0.000063
||b_real - b_calc||_∞ = 0.000037

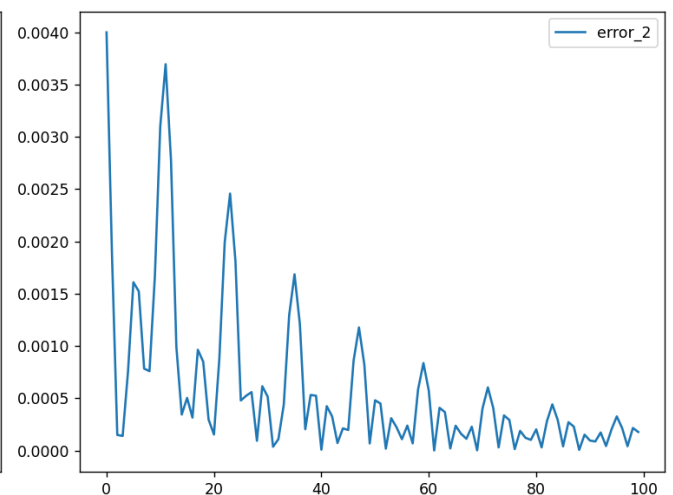
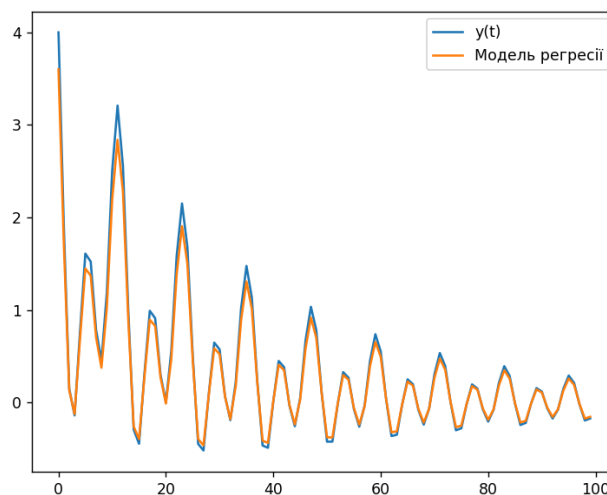
```

Отримали наступні графіки для точних значень та відповідних похибок:

- Загальна модель



- Імпульс



Можемо помітити, що оригінальні значення моделі та відновлені регресією в обох випадках досить близькі, з незначними похибками, отже можна переходити до експериментів відтворення з моделлю на зашумлених даних.

Завдання 2

Додамо до нашого сигналу $y(t)$ деяку похибку:

$$\tilde{y}(t) = y(t) + \xi_y(t)$$

де $y(t)$ – точні значення вихідної змінної, а $\tilde{y}(t)$ за наявності похибок вимірювань, $\xi(t)$ – випадковий шум, що додається до точного значення. Шум буде випадковим типу білого шуму, але обмежений умовою

$$|\xi(t)| \leq \varepsilon, \quad (12)$$

де ε – мала величина, тобто $\xi(t)$ належить інтервалу

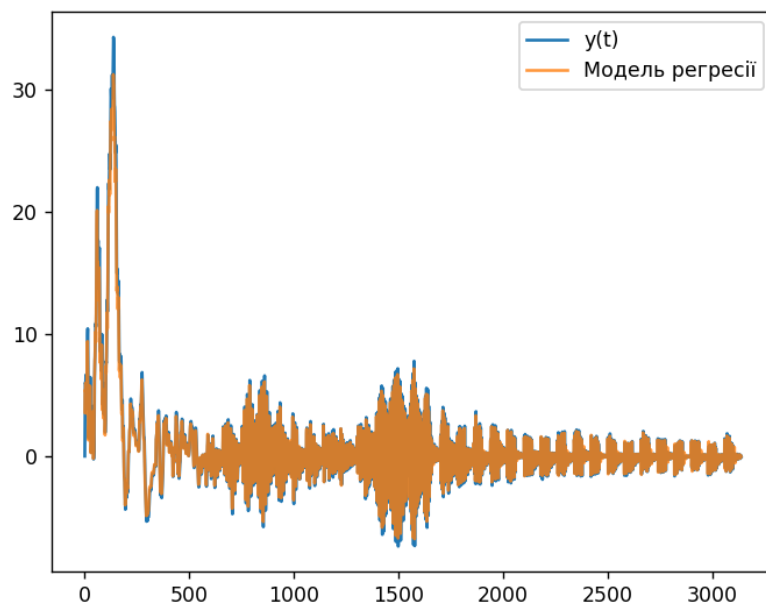
$$-\varepsilon \leq \xi(t) \leq \varepsilon.$$

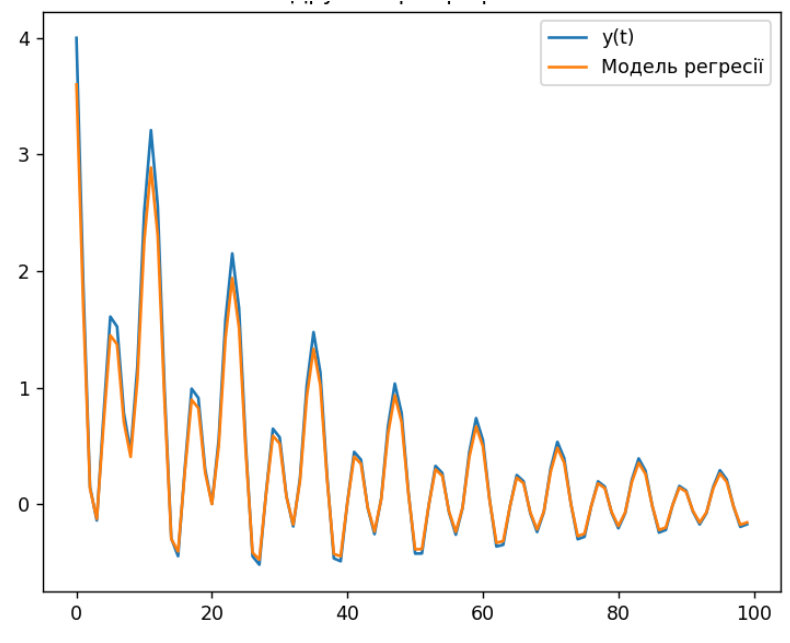
В якості шуму беремо рівномірно розподілені на інтервалі $[-\varepsilon, \varepsilon]$ випадкові числа.

Значення для похибок будемо розглядати на інтервалі

$$\varepsilon \in [10^{-9}, 10^{-7}, 10^{-5}, 10^{-3}, 10^{-2}, 10^{-1}].$$

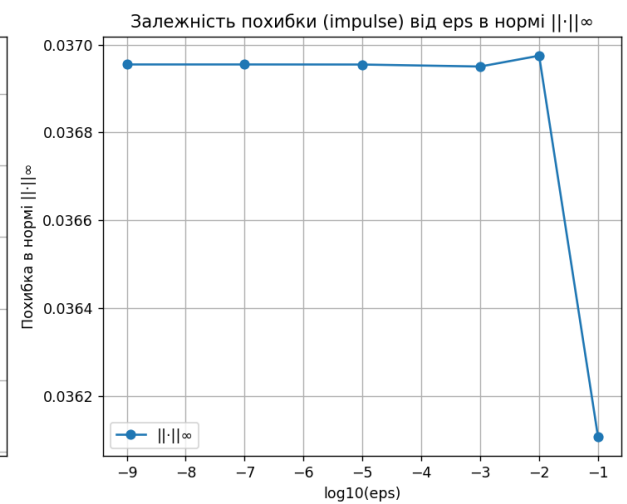
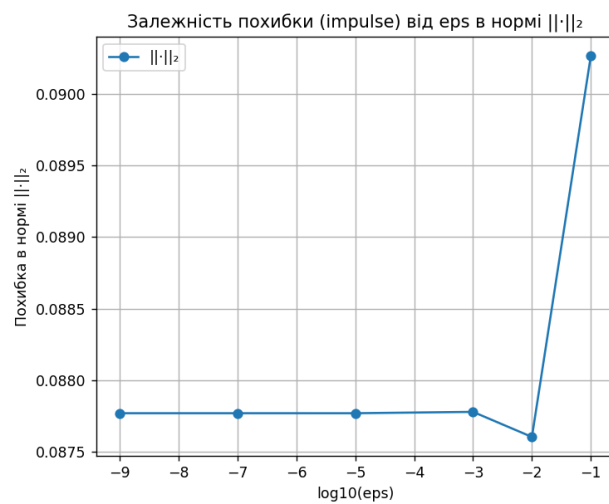
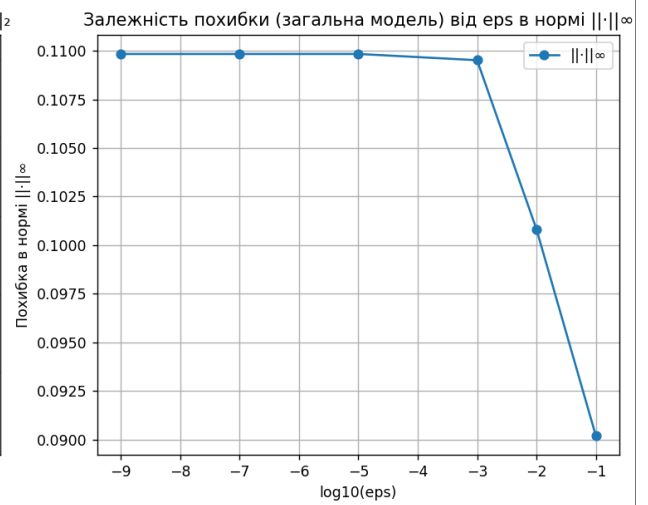
Застосовуємо регресію на зашумлених даних по інтервалу ε (6 разів)





...

Якість оцінювання покажемо у нормах $\|\cdot\|_2$, $\|\cdot\|_\infty$ на графіках та аналітично:



Аналітичні результати вимірювання похибок на інтервалі ε :

Результати для загальної моделі:

```
eps = 1.0e-09: ||·||2 = 0.1504, ||·||∞ = 0.1098  
eps = 1.0e-07: ||·||2 = 0.1504, ||·||∞ = 0.1098  
eps = 1.0e-05: ||·||2 = 0.1504, ||·||∞ = 0.1098  
eps = 1.0e-03: ||·||2 = 0.1500, ||·||∞ = 0.1095  
eps = 1.0e-02: ||·||2 = 0.1553, ||·||∞ = 0.1008  
eps = 1.0e-01: ||·||2 = 0.1310, ||·||∞ = 0.0902
```

Результати для impulse:

```
eps = 1.0e-09: ||·||2 = 0.0878, ||·||∞ = 0.0370  
eps = 1.0e-07: ||·||2 = 0.0878, ||·||∞ = 0.0370  
eps = 1.0e-05: ||·||2 = 0.0878, ||·||∞ = 0.0370  
eps = 1.0e-03: ||·||2 = 0.0878, ||·||∞ = 0.0370  
eps = 1.0e-02: ||·||2 = 0.0876, ||·||∞ = 0.0370  
eps = 1.0e-01: ||·||2 = 0.0903, ||·||∞ = 0.0361
```

Висновок: Отримана модель в класі регресій має доволі непогану точність. При більш якісному підборі параметрів δ , u , чи збільшенні розмірності n (наприклад $n=9$) класу регресій точність можна суттєво підвищити.

Можемо помітити, що моделі навіть з деякими похибками дають дуже задовільний результат на імпульсах при відтворенні регресією. Для випадкової моделі б) з першої роботи, динаміка проведених експериментів дає аналогічний результат до моделі точних значень а), продемонстрованій тут.