### МІНІСТЕРСТВО ОСВІТИ І НАУКИ УКРАЇНИ КРИВОРІЗЬКИЙ НАЦІОНАЛЬНИЙ УНІВЕРСИТЕТ ФАКУЛЬТЕТ ІНФОРМАЦІЙНИХ ТЕХНОЛОГІЙ

#### 3 B I T

# Лабораторна робота №3 з дисципліни «Сучасні методи та моделі інтелектуальних систем керування»

аспірант групи АКІТР-23-1а	Косей М.П.	
Керівник:		
викладач	Тиханський М. П	

Виконавець:

#### Лабораторна робота №2

**Тема:** Ознайомлення з принципами роботи нейронних мереж у складі систем керування

Мета: Дослідити систему керування з нейромережевими регуляторами

#### ХІД РОБОТИ

## 1) Ознайомитись з теоретичними відомостями до лабораторної роботи

**Neural Network Toolbox** дозволяє проектувати, моделювати та навчати нейронні мережі для задач обробки сигналів, керування, фінансового моделювання тощо. У пакеті реалізовані три типи регуляторів:

#### 1. Регулятор із прогнозом (Predictive Controller):

Використовує нейронну мережу для прогнозування майбутньої поведінки процесу. Оптимізація керуючих сигналів виконується на кожному кроці, що вимагає значних обчислювальних ресурсів.

#### 2. Регулятор NARMA-L2:

Найменш ресурсозатратний. Використовує реконструкцію моделі процесу, але вимагає його представлення у канонічній формі, що може спричиняти похибки.

#### 3. Регулятор на основі еталонної моделі (Model Reference Controller):

Потребує навчання двох нейронних мереж (процесу та регулятора). Використовується для різних типів процесів, але має складний механізм навчання.

Проектування систем включає два етапи:

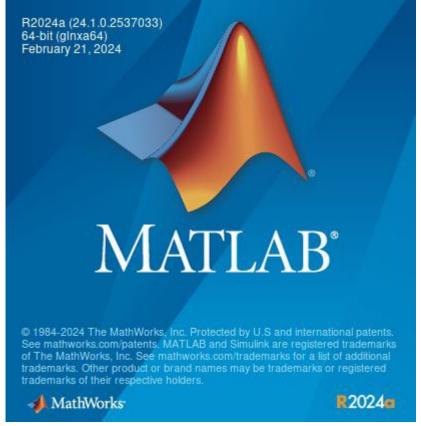
- Ідентифікація: створення нейромережевої моделі процесу.
- Синтез керування: побудова регулятора, який керує процесом.

Особливості регуляторів:

- Прогнозний регулятор забезпечу $\epsilon$  точність, але потребу $\epsilon$  значних обчислень.
  - NARMA-L2 є простішим, але менш універсальним.
- Регулятор на основі еталонної моделі адаптивний, але складний у навчанні.

#### 2) Практична частина

Використовуємо MATLAB версія R2024a для Linux.

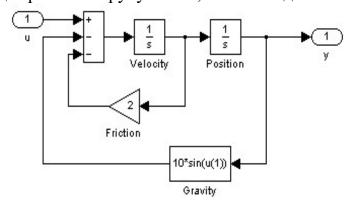


Реалізовуємо систему керування, яка б керувала рухом ланки промислового робота, відслідковуючи вихід еталонної моделі:

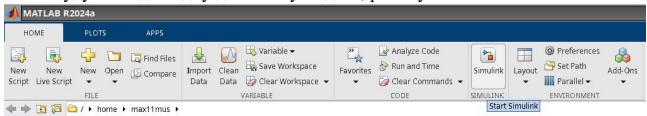
$$\frac{d^2y_{r^2}}{dt} = -9y_r - 6\frac{dy_r}{dt} + 9r$$

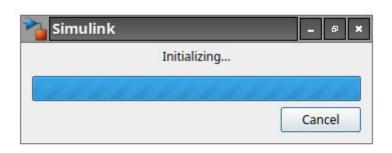
де  $y_r$  – вихід еталонної моделі; r – задає сигнал на вході моделі.

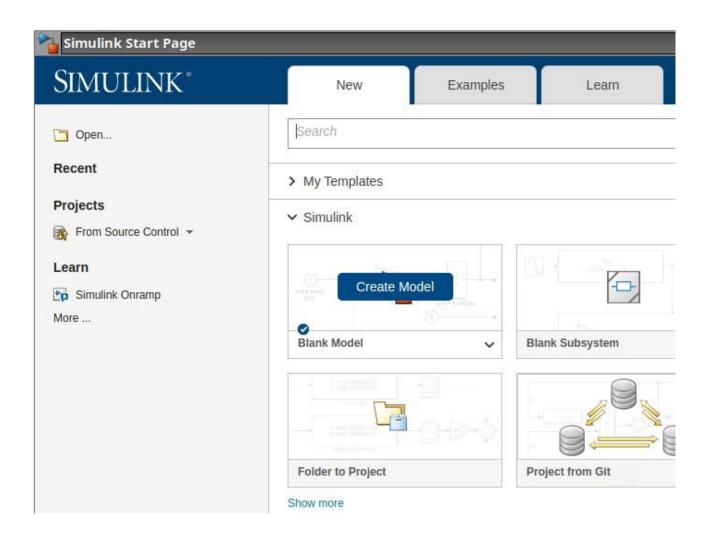
Для системи керування необхідна динамічна модель, реалізована в Simulink, що відповідає рівнянню руху ланки, має вигляд

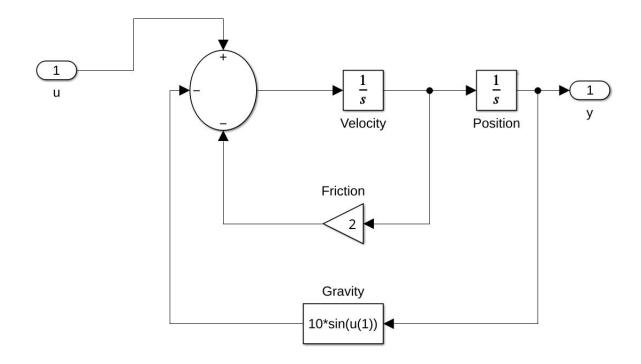


Будуємо відповідну динамічну модель, реалізувавши її в Simulink:

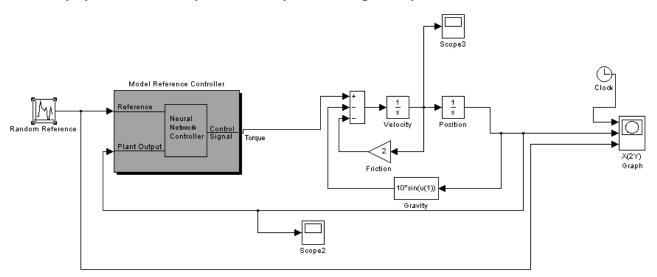




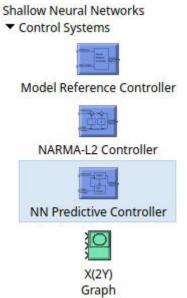


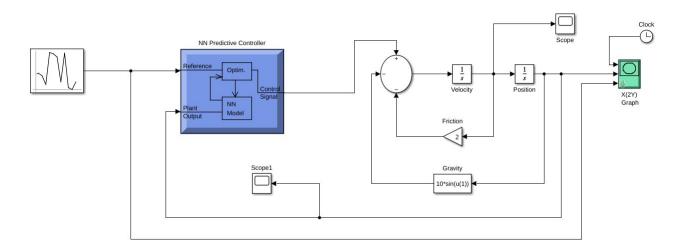


Будуєм відповідну динамічну модель, реалізувавши її в Simulink

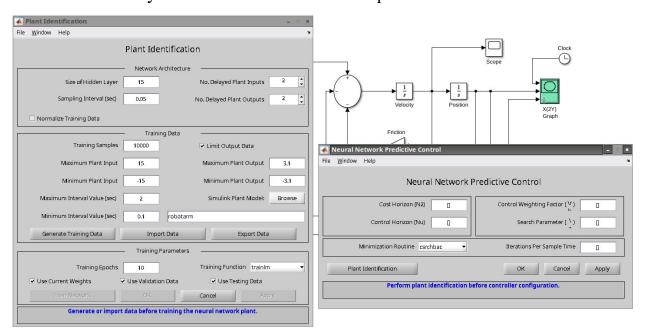


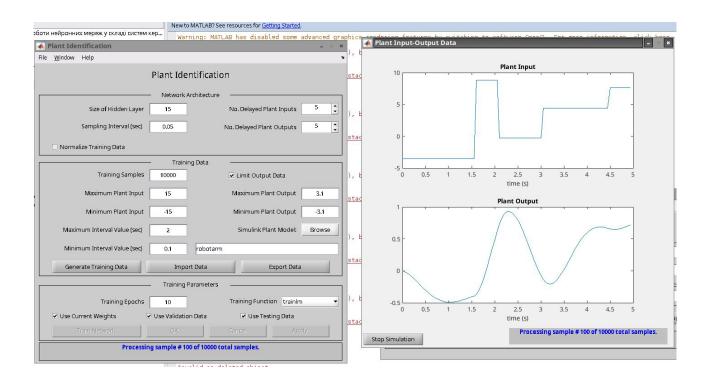
Згідно варіанту №11 : тип нейрорегулятора - NN Predictiv Control, кількість слоїв 5, кількість епох -10.

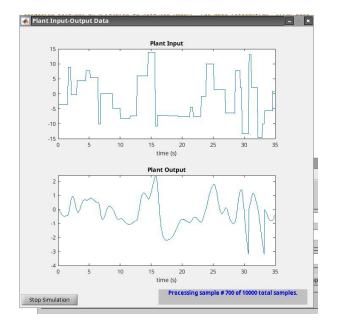


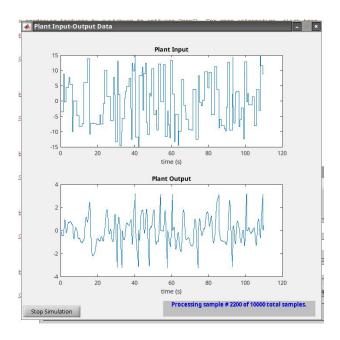


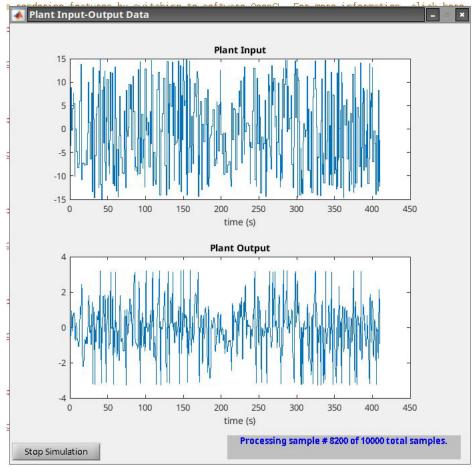
#### Налаштовуємо NN Predictiv Control та робимо Plant Identification

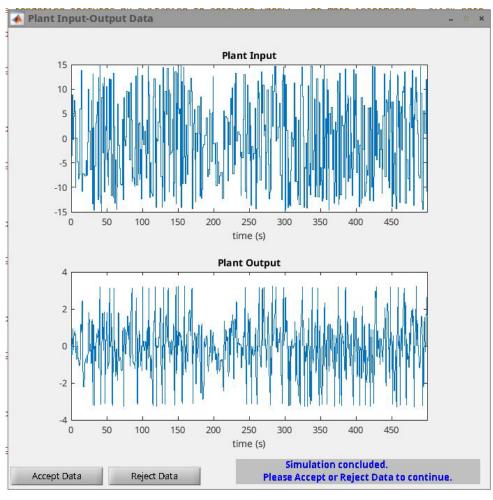




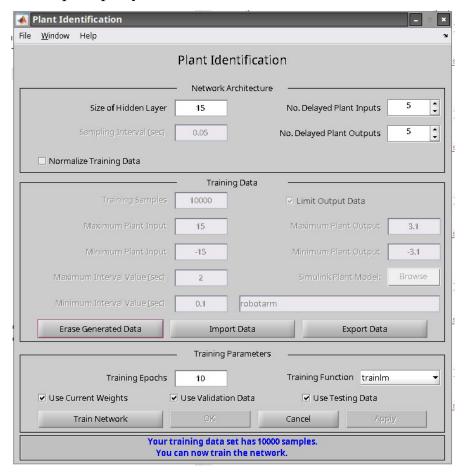


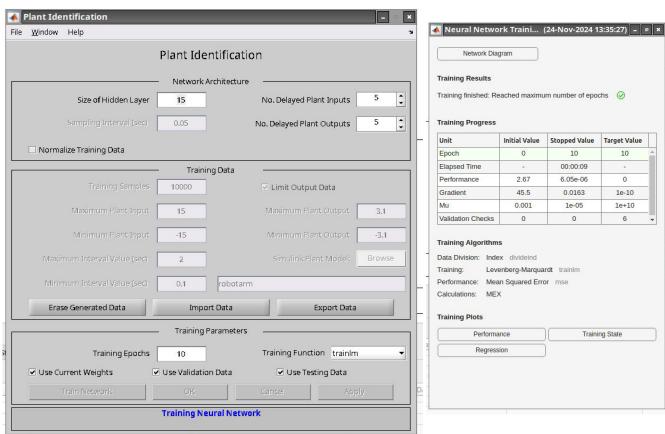


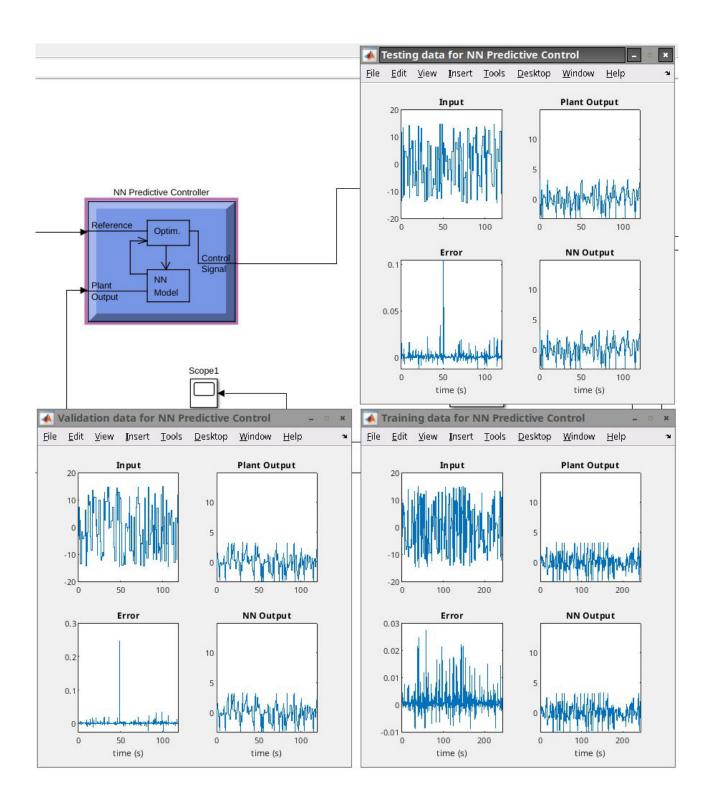




#### Тренуємо нейромережу.







#### висновки

В результаті виконаної лабораторної роботи ознайомилися з принципами роботи нейронних мереж у складі систем керування.

 Усі матеріали викладенні у репозіторії GitHub, за посиланням

 https://github.com/Max11mus/LAB3-Modern-Methods-and-Models-of-Intelligent-Control 

 Systems.