

# **Cuprins**

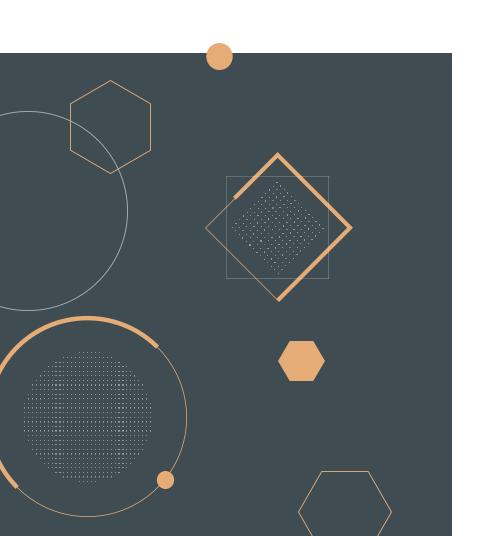
INTRODUCERE

**02.** IMPLEMENTARE

REZULTATE

04. GRAFICE

05. CONCLUZII



### Studentii:

Balan Andreea

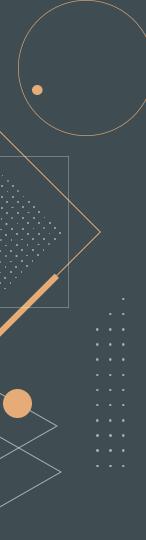
Găldean Celina

Costinean Sebastian

Grupa 30136/1

Index:

15



#### 01 Introducere

Scopul lucrării:

☐ identificarea unui sistem pe baza modelului tip cutie neagră

Metoda folosită:

□ Arx neliniar

Structura Arx neliniar:

$$\hat{y}(k) = p(y(k-1), \dots, y(k-na), u(k-nk), u(k-nk-1), \dots, u(k-nk-nb+1))$$
  
=  $p(d(k))$ 

Unde: na și nb - ordinele Arx neliniar

nk - întârzierea

d(k) - vector de intrări și ieșiri întârziate

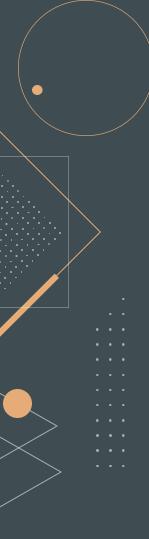
p - polinom de grad m de variabilele conținute de vectorul d

$$m \in \{1,2,3\}$$









### 02 Implementare

- Implementarea acestui proiect a constat în dezvoltarea şi aplicarea unui model de predicţie şi simulare folosind limbajul MATLAB.
- 2. Matricea de puteri necesară identificării a fost generată cu ajutorul unei funcții specifice, care a jucat un rol crucial în procesul de identificare.
- Am dezvoltat o funcție specializată, 'generare', care a facilitat generarea combinată și ordonată a puterilor pentru termenii polinomiali.



# Generarea matricii de puteri

```
%functie generare
function puteri = generare(grad, na, nb)
    ultrand = zeros(1, na + nb); % Combinatia initiala
    puteri = ultrand;
    nrcomb = grad + 1; % Numarul de combinatii initiale (o singura coloana in matrice)
   nrcombnoi = 0;
    for i = 1 : na + nb
       while sum(ultrand) < grad
           ultrand(i) = ultrand(i) + 1;
           puteri = [puteri; ultrand];
           if i > 1 % Pentru i == 1 nu exista combinatii anterioare
               nrcombnoi = nrcombnoi + 1;
               randnealterat = ultrand;
                for j = 2 : nrcomb % Verifica toate combinatiile anterioare
                    randanterior = puteri(j, :);
                   randanterior = randanterior(1 : i - 1);
                end
                ultrand = randnealterat; % Continua incrementarea cu 1 de la ultimul rand
            end
       nrcomb = nrcomb + nrcombnoi;
       nrcombnoi = 0;
       ultrand(i) = 0;
```



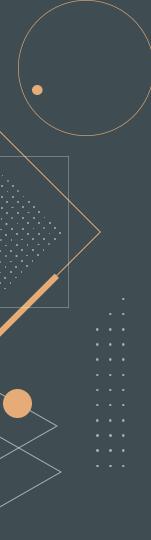
# Matricea de regresori

- Matricea de regresori, reprezentată de variabila **phiid**, este esențială în modelarea polinomială a sistemului, organizând puterile intrărilor și ieșirilor pentru identificarea optimă a parametrilor prin metoda celor mai mici pătrate.
- 2. În codul MATLAB, variabilele **yk** și **uk** sunt utilizate pentru a construi matricea de regresori pentru identificarea modelului.
- 3. Estimarea parametrilor modelului se realizează prin rezolvarea sistemului de ecuații liniare folosind operatorul \(\bigvee\), unde matricea de regresori **phiid** și vectorul de ieșire \(\bigvee\) sunt esențiale în procesul de ajustare a modelului la datele de identificare.

# 03 Rezultate

• Eroarea medie pătratică

	m=1		m=2		m=3	
	Predicție	Simulare	Predicție	Simulare	Predicție	Simulare
na=nb=1	ld:0.014 Val:0.003	ld:4.878 Val:0.404	ld:0.014 Val:0.003	ld:46.265 Val:63.43	ld:0.014 Val:0.003	ld:5.112 Val:0.394
na=nb=2	ld:0.007 Val:0.001	ld:5.048 Val:0.339	ld:0.007 Val:0.001	ld:4.595 Val:0.976	ld:0.007 Val:0.001	ld:4.840 Val:0.364
na=nb=3	ld:0.000 Val:0.000	ld:5.804 Val:0.303	ld:0.000 Val:0.000	ld:5.530 Val:0.145	ld:0.000 Val:0.000	ld:5.701 Val:0.079



# Discuție rezultate

#### Optimizare cu Gradul 3:

Alegerea cu grijă a gradului polinomial influențează puternic performanța. În special, pentru n=3 și grad=3, obținem o aproximare precisă a sistemului, ilustrând importanța acestei configurări.

#### 2. Performanță Remarcabilă:

Configurația n=3 și grad=3 evidențiază o performanță excepțională. Acest rezultat susține eficacitatea acestei combinații în aproximarea și simularea sistemului.

#### 3. Compromis între Detalii și Generalizare:

Gradul polinomial reprezintă un compromis crucial între detaliile complexității sistemului și capacitatea modelului de a generaliza eficient la datele de validare.

# **04** Grafice



**Predicție** 

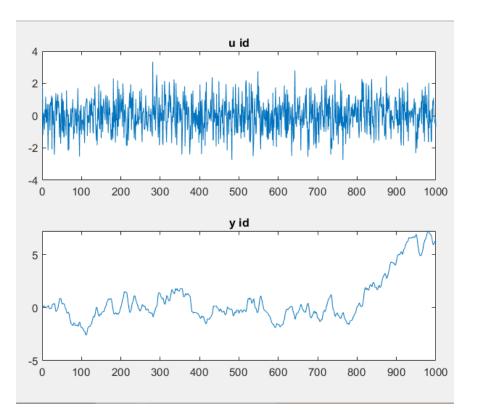
Simulare

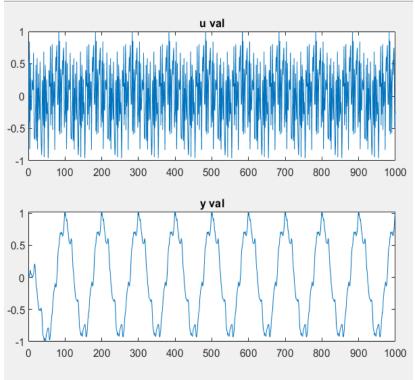
Model+Predicție +Simulare

. . .

. . .

# Datele primite



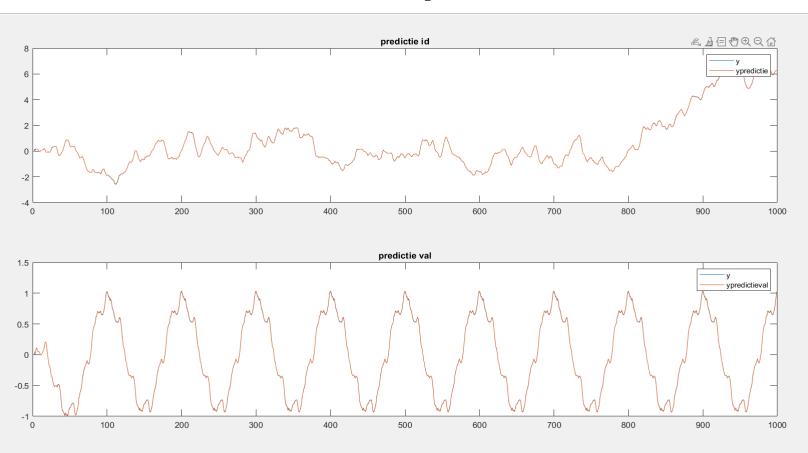




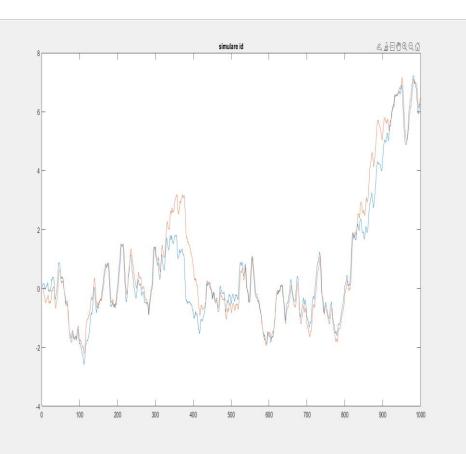


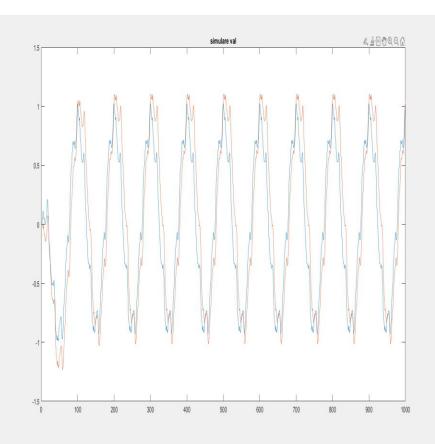


# **Predicţie**

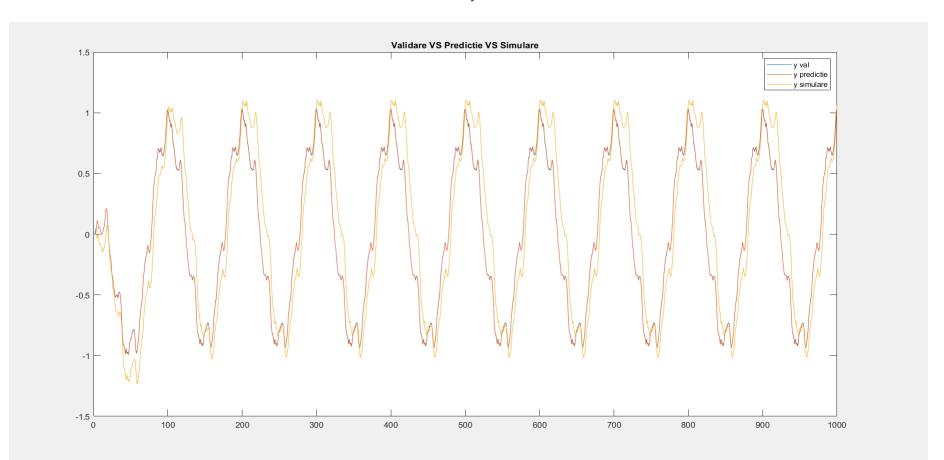


# Simulare





# Model+Predicție +Simulare



### 05 Concluzii

În concluzie, modelul NARX dezvoltat prezintă o performanță satisfăcătoare, evidențiată prin evaluarea MSE. Cu toate acestea, influența gradului polinomial asupra preciziei modelului este un aspect semnificativ ce poate fi luat în considerare pentru optimizări ulterioare.



```
clear all
clc
close all
load('iddata-15')
u = id.u;
y = id.y;
vu = val.u;
vy = val.y;
figure
subplot(2,1,1);
plot(vu);
title('u val')
hold on
subplot(2,1,2);
plot(vy);
title('y val')
figure
subplot(2,1,1);
plot(u);
```

title('u id') hold on

NA = 3;NB = 3;N = length(u); M=length(vu); grad=3;

subplot(2,1,2); plot(y); title('y id')

```
% identificare
puteri=generare(grad,NA,NB);
yk=zeros(N,NA);
uk=zeros(N,NB);
ykval=zeros(M,NA);
ukval=zeros(M,NB);
phiid=zeros(N,size(puteri,1));
phival=zeros(N,size(puteri,1));
% d predictie
for n = 1:N
    for m = 1:NA
        if n - m <= 0
            yk(n,m) = 0;
            ykval(n,m)=0;
        else
            yk(n,m) = y(n-m);
            ykval(n,m)= vy(n-m);
        end
    end
    for m = 1:NB
        if n-m <= 0
            uk(n,m) = 0;
            ukval(n,m)=0;
        else
            uk(n,m)=u(n-m+1);
            ukval(n,m)=vu(n-m+1);
        end
    end
end
```

```
d=[yk uk];
dval=[ykval ukval];
for n = 1:N
for k = 1 : size(puteri,1)
       phiid(n,k) = prod(d(n,:) .^ puteri(k,:));
       phival(n,k) = prod(dval(n,:) .^ puteri(k,:));
 end
end
if grad==1
    phiid(:,1)=0;
    phival(:,1)=0;
end
theta = phiid \ y;
phiidsim=zeros(N,size(puteri,1));
phivalsim=zeros(N,size(puteri,1));
dids = zeros(N,NA+NB);
dvals = zeros(N,NA+NB);
ysimulareid = zeros(N,1);
ysimulareval = zeros(N,1);
regl = 0.01*norm(theta(1:end))^2;
```

```
%simulare
for n = 1:N
   for m = 1:NA
       if n - m <= 1
           dids(n,m) = 0;
           dvals(n,m) = 0;
        else
           dids(n,m) = ysimulareid(n-m);
           dvals(n,m)= ysimulareval(n-m);
        end
   end
   for m = 1:NB
       if n-m <= 1
           dids(n,m+NA) = 0;
            dvals(n,m+NA)=0;
       else
           dids(n,m+NA)= u(n-m);
           dvals(n,m+NA) = vu(n-m);
        end
     end
    for k=1:size(puteri,1)
        phiidsim(n,k)=prod(dids(n, :) .^ puteri(k, :));
       phivalsim(n,k)=prod(dvals(n, :) .^ puteri(k, :));
    end
   ysimulareid(n) =phiidsim(n,:) * theta;
   ysimulareval(n) =phivalsim(n,:) * theta;
   if grad==1
   phiidsim(:,1)=0;
    phivalsim(:,1)=0;
    end
end
```

```
ypredictieid = phiid * theta;
figure
subplot(2,1,1);
plot(y); hold on; plot(ypredictieid); title('predictie id');
legend('y', 'ypredictie');
ypredictieval = phival * theta;
subplot(2,1,2);
plot(vy); hold on; plot(ypredictieval); title('predictie val');
legend('y', 'ypredictieval');
% Mse pt predictie id
err predid = y - ypredictieid;
MSE predid = mean(err predid.^2);
% Mse pt simulare val
err_simid = y - ysimulareval;
MSE simid = mean(err simid.^2);
%afisare mse
fprintf('MSE for prediction id: %f\n', MSE predid);
fprintf('MSE for simulation id: %f\n', MSE simid);
% afisare simulare id
figure
plot(y); hold on; plot(ysimulareid); title('simulare id');
% Mse pt predictie val
err_predval = vy - ypredictieval;
MSE predval = mean(err predval.^2);
% Mse pt simulare val
err simval = vy - ysimulareval;
MSE simval = mean(err simval.^2);
```

% predictie pt val si id

```
%afisare mse
fprintf('MSE for prediction val: %f\n', MSE_predval);
fprintf('MSE for simulation val: %f\n', MSE simval);
% afisare simulare val
figure
plot(vy); hold on; plot(ysimulareval); title('simulare val');
% Plots
% Identificare:
figure;
subplot(121) % Predictie
plot(y);
hold on;
plot(ypredictieid);
legend('y.id', 'y.id predictie');
title("Identificare: MSE predictie");
subplot(122) % Simulare
plot(y);
hold on;
plot(ysimulareid);
legend('y.id', 'y.id simulare');
title("Identificare: MSE simulare");
% Validare:
figure;
subplot(121); % Predictie
plot(vy);
hold on;
plot(ypredictieval);
legend('y val', 'y predictie');
title("Model vs Predictie: MSE ");
```

```
subplot(122); % Simulare
plot(vy);
hold on;
plot(ysimulareval);
legend('y val', 'y simulare');
title("Model vs Simulare: MSE");
% Validare predictie + simulare
figure;
plot(vy);
hold on;
plot(ypredictieval);
hold on;
plot(ysimulareval);
legend('y val', 'y predictie', 'y simulare');
title('Validare VS Predictie VS Simulare');
```

```
%functie generare
function puteri = generare(grad, na, nb)
    ultrand = zeros(1, na + nb); % Combinatia initiala
    puteri = ultrand;
   nrcomb = grad + 1; % Numarul de combinatii initiale (o singura coloana in matrice)
   nrcombnoi = 0;
   for i = 1 : na + nb
        while sum(ultrand) < grad
            ultrand(i) = ultrand(i) + 1;
            puteri = [puteri; ultrand];
            if i > 1 % Pentru i == 1 nu exista combinatii anterioare
               nrcombnoi = nrcombnoi + 1;
                randnealterat = ultrand;
               for j = 2 : nrcomb % Verifica toate combinatiile anterioare
                    randanterior = puteri(j, :);
                    randanterior = randanterior(1 : i - 1);
                end
               ultrand = randnealterat; % Continua incrementarea cu 1 de la ultimul rand
            end
        nrcomb = nrcomb + nrcombnoi;
        nrcombnoi = 0;
        ultrand(i) = 0;
   end
end
```