# PROIECT PARTEA II

PIDX: 11/11

## Introducere

- Dezvoltarea unui model folosind o structura ARX neliniara.
- Sistem dinamic cu o intrare si o iesire.
- Programarea procedurii de regresie pentru identificarea parametrilor.
- Utilizarea modelului cu intrari noi.

# Numarul de termeni

 $C_{N+m}^{m}$ 

N- nr total de variabile (na+nb) m- gradul maxim • na=nb=1

m=1 => 
$$y(k) = 1 + a \cdot y(k-1) + b \cdot u(k-1)$$
  
=> 3 termeni

=> 6 termeni

=> 10 termini

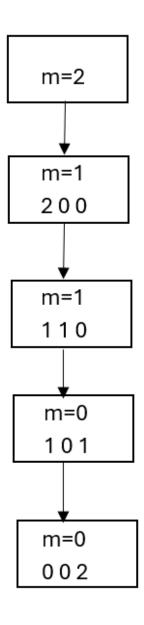
• • •

# Procedura de gasire a parametrilor

Pentru m=3, na=nb=nk=1:

$$\Phi = \begin{bmatrix}
1 & -y(0) & x(0) & (-y(0))^2 & -y(0)x(0) & x(0)^2 & (-y(0))^3 & (-y(0))^2x(0) & -y(0)x(0)^2 & x(0)^3 \\
1 & -y(1) & x(1) & (-y(1))^2 & -y(1)x(1) & x(1)^2 & (-y(1))^3 & (-y(1))^2x(1) & -y(1)x(1)^2 & x(1)^3
\end{bmatrix}$$

$$\vdots$$



# Avantajele folosirii metodei Backtracking

 Generarea simetrica a tuturor combinatiilor posibile de exponenti care respecta dimensiunea gradului maxim al polinomului, m.

• Se asigura ca nu se omit solutii posibil valide si ca fiecare combinatie de exponenti este creata.

# Creearea vectorului θ

• Parametrii theta i-am determinat prin rezolvarea ecuatiei de regresie liniara.

• L-am antrenat pe datele de identificare si l-am utilizat ulterior pentru a valida modelul si pentru simulare.

$$\theta = \phi \setminus i \, dy$$

# Predictia

```
\phi=polinom_generat(u,y,l,na,nb,nk);

\Theta= \phi \y;

\hat{y}= \phi * \Theta;
```

• Este un pas important pentru a verifica identificarea corecta a modelului si cu ajutorul MSE putem obtine cea mai apropiata aproximare.

# Simularea

 Simularea necesita stari initiale pentru a porni, initializand aproximatoarele cu primele valori ale iesirilor reale.

$$\widetilde{\Phi}$$
=polinom\_generat(u,  $\widetilde{y}$ , l, na, nb, nk);  $\widetilde{y}$ (i)= $\widetilde{\Phi}$  \*  $\Theta$ ;

# Determinarea celui mai bun grad m m=2, na=nb=2

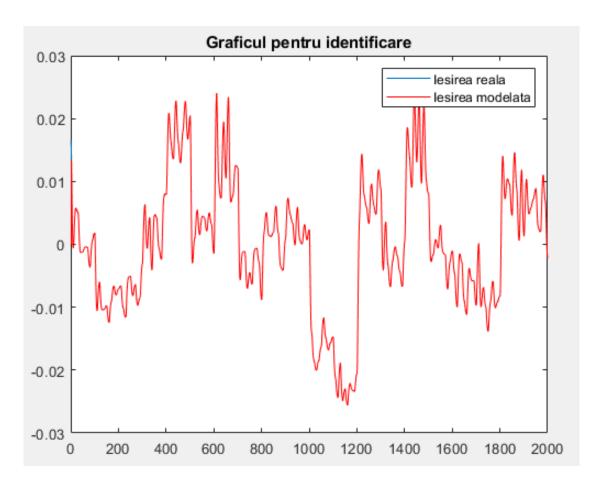
### • Divergenta modelului:

Parametrii (θ) pot contine valori foarte mari sau necorespunzatoare, ducand la rezultate instabile (cum ar fi impartiri la zero sau operatii numerice care genereaza NaN).

#### • Termeni Polinomiali Instabili:

Cand gradul m este ridicat (cum este cazul cu m=6), poate duce la depasirea limitelor numerice. Apar erori de stabilitate in procesul de regresie.

### Predictia sistemului si MSE

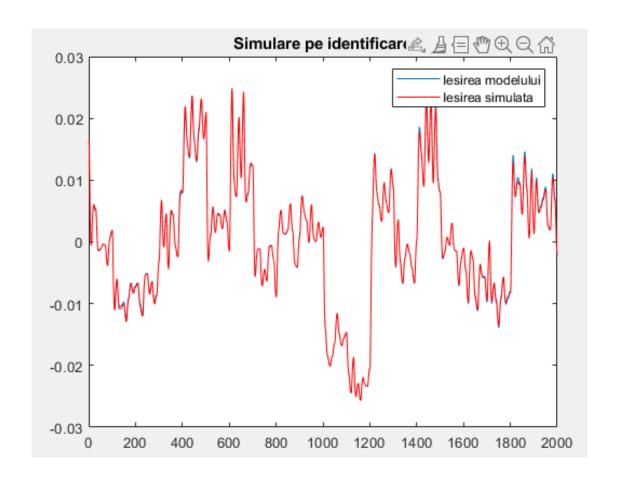


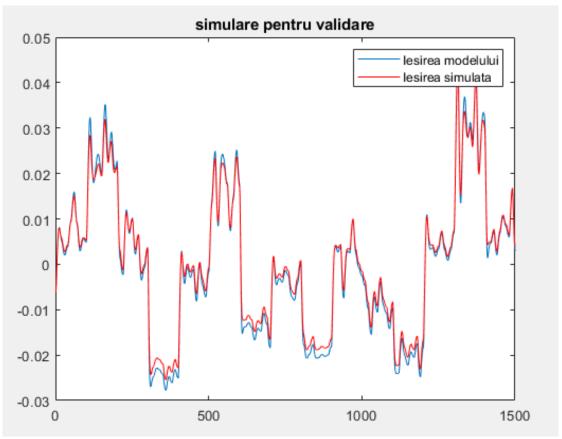
Graficul pentru validar∉ △ △ ☐ ⊕ ⊖ ☆ 0.05 lesirea sistemului lesirea modelului 0.04 0.03 0.02 0.01 -0.01 -0.02 -0.03 1000 500 1500

Eroare MSE pe datele de identificare: 2.5689e-07

Eroare MSE pe datele de validare: 6.7831e-08

### Simularea modelului si MSE



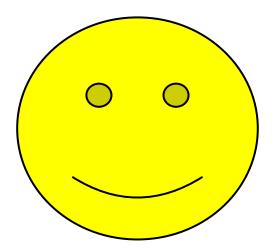


Eroare MSE pentru simularea pe datele de identificare: 7.1395e-08

Eroare MSE pentru simularea pe datele de validare: 1.9570e-06

## Concluzie

• Proiectul realizeaza identificarea unui model ARX neliniar folosind metoda backtracking.



# Anexa cu listingul codului

```
% incarcarea fisierelor cu datele primite
load('iddata-11.mat')
figure;
plot(id.InputData{1}), title("Intrarea sistemului pentru datele de identificare")
figure;
plot(id.OutputData{1}), title("Iesirea sistemului pentru datele de identificare")
figure;
plot(val.InputData{1}), title("Intrarea sistemului pentru datele de validare")
figure;
plot(val.OutputData{1}), title("Iesirea sistemului pentru datele de validare")
na=2;
nb=2;
                                    valoaremseid=zeros(1,m);
nk=1;
                                    valorimseval=zeros(1,m);
m=2;
                                    valoaremsesimidentificare=zeros(1,m);
                                    valoaremsesimvalidare=zeros(1,m);
idU=id.InputData{1};
                                    %pentru simulare
idu=detrend(idU);
                                    Nid=length(idy);
valU=val.InputData{1};
                                    ysimulat_id=zeros(Nid, 1);
valu=detrend(valU);
                                    vsimulat id(1:na)=idv(1:na);
idY=id.OutputData{1};
                                    Nval=length(valy);
idy=detrend(idY);
                                    ysimulat val=zeros(Nval,1);
valY=val.OutputData{1};
                                    vsimulat val(1:na)=valv(1:na);
valy=detrend(valY);
```

```
for l=1:m
                                                             %pentru simulare
    %pentru identificare
                                                             phi simulat=zeros(Nid, size(phi, 2));
    phi=polinom generat(idu,idy,l,na,nb,nk);
                                                             for i=1+na:Nid
    theta=phi\idy;
                                                                  phi simulat=polinom generat(idu(1:i), ysimulat id(1:i), l, na, nb, hk);
   yaproximat=phi*theta;
                                                                 ysimulat id(i)=phi simulat(end, :)*theta;
    suma=0;
                                                             end
   for i=1:length(idu)
                                                             suma=0;
        suma=suma+(yaproximat(i)-idy(i)).^2;
                                                             for i=1:Nid
    end
                                                                  suma=suma+(ysimulat id(i)-idy(i)).^2;
   mseid=(1/length(idu))*suma;
                                                             end
    valoaremseid(1)=mseid;
                                                             msesimidentificare=(1/Nid)*suma;
                                                             valoaremsesimidentificare(1)=msesimidentificare;
   %pentru validare
    phivalidare=polinom_generat(valu,valy,l,na,nb,nk);
                                                             phi simulat val=zeros(Nval, size(phivalidare, 2));
   yaproximatvalidare=phivalidare*theta;
                                                             for i=1+na:Nval
    suma=0;
                                                             phi_simulat_val=polinom_generat(valu(1:i), ysimulat_val(1:i), l, na, nb, nk);
   for i=1:length(valu)
                                                             vsimulat val(i)=phi simulat val(end,:)*theta;
        suma=suma+(yaproximatvalidare(i)-valy(i)).^2;
                                                             end
   end
                                                             suma=0;
   mseval=(1/length(valu))*suma;
                                                             for i=1:Nval
    valorimseval(1)=mseval;
                                                                  suma=suma+(ysimulat val(i)-valy(i)).^2;
                                                             end
                                                             msesimvalidare=(1/Nval)*suma;
                                                             valoaremsesimvalidare(1)=msesimvalidare;
                                                         end
```

```
figure,
plot(1:m, valoaremseid, LineWidth=2),
hold on, plot(1:m, valorimseval, LineWidth=2),
hold on, plot(1:m, valoaremsesimidentificare, LineWidth=2),
hold on, plot(1:m, valoaremsesimvalidare, LineWidth=2);
title('MSE'),
legend('MSE pentru identificare', 'MSE pentru validare', ...
  'MSE pe simulare identificare', 'MSE pe simulare validare');
disp("Eroare MSE pe datele de identificare:")
disp(mseid)
figure
plot(1:m, valoaremseid), title("MSE pentru identificare");
disp("Eroare MSE pe datele de validare:")
disp(mseval)
figure;
plot(1:m,valorimseval), title("MSE pentru validare");
disp("Eroare MSE pentru simularea pe datele de identificare:")
disp(msesimidentificare)
figure;
plot(1:m, valoaremsesimidentificare), title("MSE pe simulare identificare");
disp("Eroare MSE pentru simularea pe datele de validare:")
disp(msesimvalidare)
figure;
plot(1:m, valoaremsesimvalidare), title("MSE pe simulare validare");
```

```
figure;
plot(idy)
hold on;
plot(yaproximat, 'r-')
legend('Iesirea reala', 'Iesirea modelata')
title('Graficul pentru identificare');
figure;
plot(valy)
hold on:
plot(yaproximatvalidare, 'r-')
legend('Iesirea sistemului', 'Iesirea modelului')
title('Graficul pentru validare');
figure;
plot(idv)
hold on;
plot(ysimulat id, 'r-')
legend('Iesirea modelului','Iesirea simulata')
title('Simulare pe identificare');
figure;
plot(valv)
hold on;
plot(ysimulat val, 'r-')
legend('Iesirea modelului','Iesirea simulata')
title('simulare pentru validare');
```

```
function phi = polinom_generat(x, y, m, na, nb, nk)
    dim=length(y);
    combinatii=generare combinatii(na, nb, m);
    nrtermeni=size(combinatii, 1);
    phi=zeros(dim, nrtermeni);
    %incepem sa construim matricea phi, pe fiecare rand
    for i=1:dim
        for j=1:nrtermeni
            exponent=combinatii(j, :);
            termen=1:
            %calculam termenii pentru iesirile intarziate pana la ordinul na
            for k=1:na
                if (i-k>0)
                    termen=termen*(-y(i-k)^exponent(k));
                else
                    termen=0;
                end
            end
            %calculez termenii pentru intrarile intarziate
            for k=1:nb
                if (i-nk-k+1>0)
                   termen=termen*(x(i-nk-k+1)^exponent(na+k));
                else
                   termen=0;
                end
            end
            phi(i, j)=termen;
         end
     end
end
```

```
function combinatii=generare combinatii(na, nb, m)
    numar total variabile=na+nb;
    combinatii=[];
    combinatie curenta=zeros(1,numar total variabile);
    function backtracking(combinatie curenta, pozitie, suma ramasa)
        if pozitie>numar_total_variabile
            if suma ramasa>=0
                combinatii=[combinatii; combinatie curenta];
            end
            return;
        end
        for i=0:suma ramasa
            combinatie_curenta(pozitie)=i;
            backtracking(combinatie curenta, pozitie+1, suma ramasa-i);
        end
    end
    backtracking(combinatie curenta, 1, m);
end
```