

# Arx Neliniar

Profesor îndrumător:  
Lucian Busoniu

Gherghinescu Dragos  
Barsan Ilie  
Gota Radu

Universitatea Tehnica  
Din Cluj-Napoca  
FACULTATEA DE AUTOMATICA SI  
CALCULATOARE  
DEPARTAMENTUL AUTOMATICA

Grupa 30135  
Indici 5/16

- Se da un set de date cu o intrare si o iesire
- Dinamica poate fi neliniara si iesirea afectata de zgomot
- Se cere
  - programarea unei functii care genereaza un model ARX neliniar de tip polinomial cu ordinele  $n_a, n_b, n_k, m$  configurabile.
  - o procedura de regresie pentru gasirea parametrilor
  - utilizarea modelului prin predictie si simulare

# Structura aproximatorului

- Aproximatorul este reprezentat de doua functii numite “generatePoly”
- Atat pentru predictie cat si pentru simulare se construiesc o matrice de puteri prin functia “mop”
- Aceasta matrice se parcurge cu mai multe loop-uri de tip for care construiesc termenii polinomului cerut.

```
function P = mop(grade,na,nb) %%matrice de puteri ale regresorilor  
  
nr_elem = na+nb;  
  
powers = unique(nchoosek(repmat(0:grade, 1, nr_elem), nr_elem), 'row');  
P = powers(sum(powers, 2) <= grade, :);  
|
```

```
for k = 1:length(d)  
    for i = 1:length(P)  
        a(i) = 1;  
        for j=2:na+nb+1  
            a(i) = a(i)*d(k,j) .^(P(i,j-1));  
        end  
        PHI(k,i) = a(i);  
    end  
end
```

# Predictie vs Simulare

- Pentru predictie matricea de regresori se construiește o singură dată
  - Se aplică algoritmul de creare a polinomului
  - Se află parametrii prin regresie și aproximările
- Pentru simulare matricea de regresori se construiește treptat
  - La fiecare pas se aplică algoritmul de creare a polinomului
  - La fiecare pas se află parametrii prin regresie și aproximarea curentă

**MSE in functie de na,nb,nk,m**

**Pentru simplitate na=nb,iar nk=1,m configurabil**

- Predictie vs Id

		na+nb	
grad	0.0106	0.0031	0.0024
	0.0093	9.7518e-04	2.1746e-04
	0.0085	1.7994e-04	2.8390e-05
	0.0084	5.0795e-05	<u>1.8070e-05</u>

- Predictie vs Val

		na+nb	
grad	0.0040	0.0029	0.0023
	0.0026	8.8894e-04	2.8370e-04
	0.0018	1.5154e-04	0.0022
	0.0017	<u>3.2990e-05</u>	94.3409

- Simulare vs Id

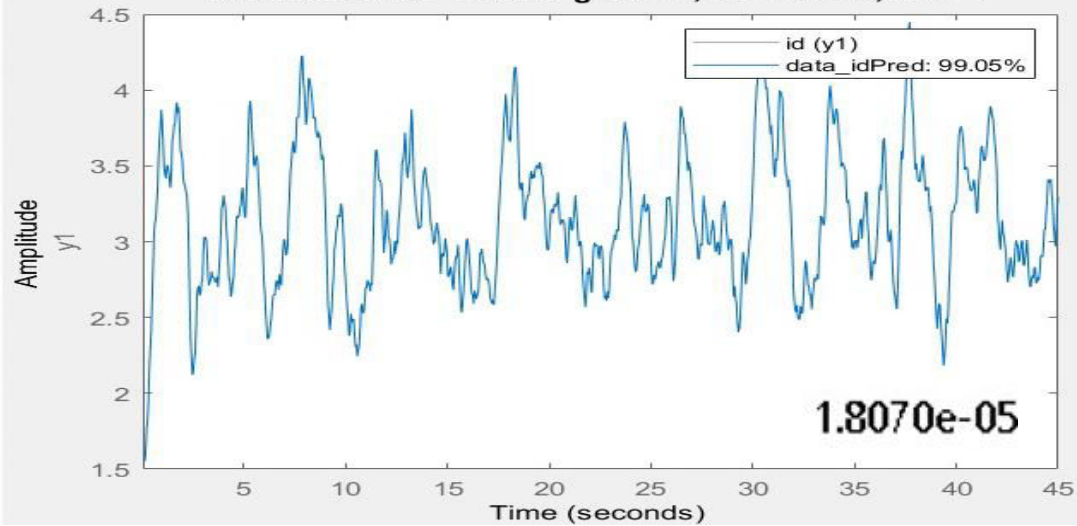
		na+nb	
grad	0.2544	0.0395	0.0252
	0.2616	NaN	NaN
	0.2091	0.0336	NaN
	0.2168	<u>0.0168</u>	NaN

- Simulare vs Val

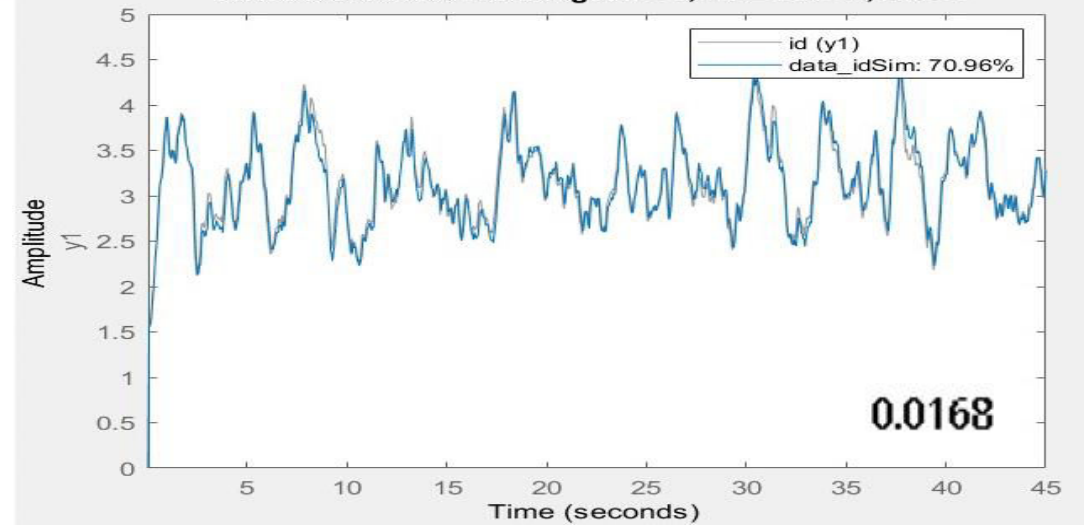
		na+nb	
grad	0.2279	0.0503	0.0385
	0.2279	0.1015	NaN
	0.2386	0.0320	NaN
	0.3104	<u>0.0225</u>	NaN

# Comparare iesiri

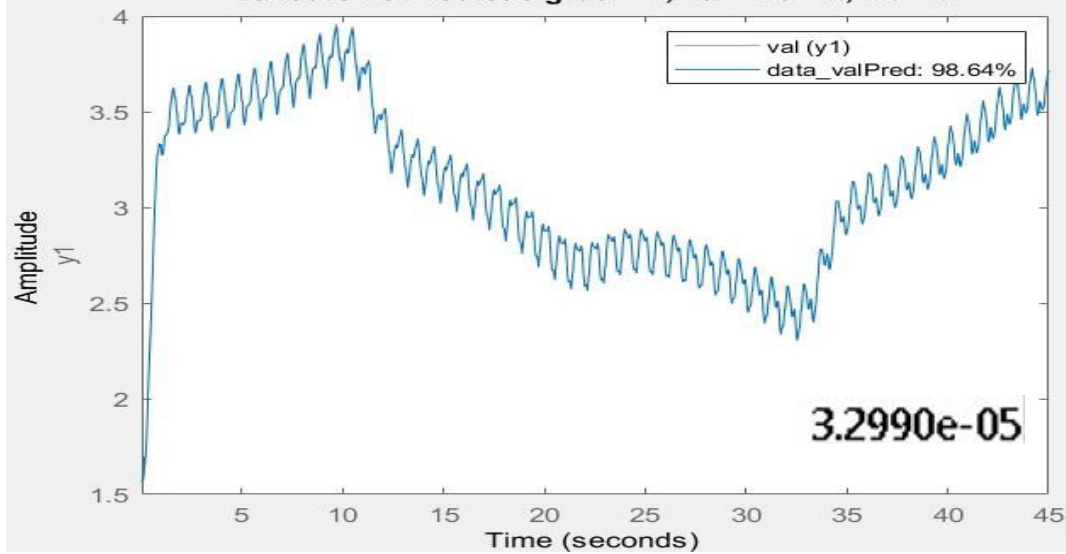
Identificare vs Predictie grad = 4, na = nb = 3, nk = 1



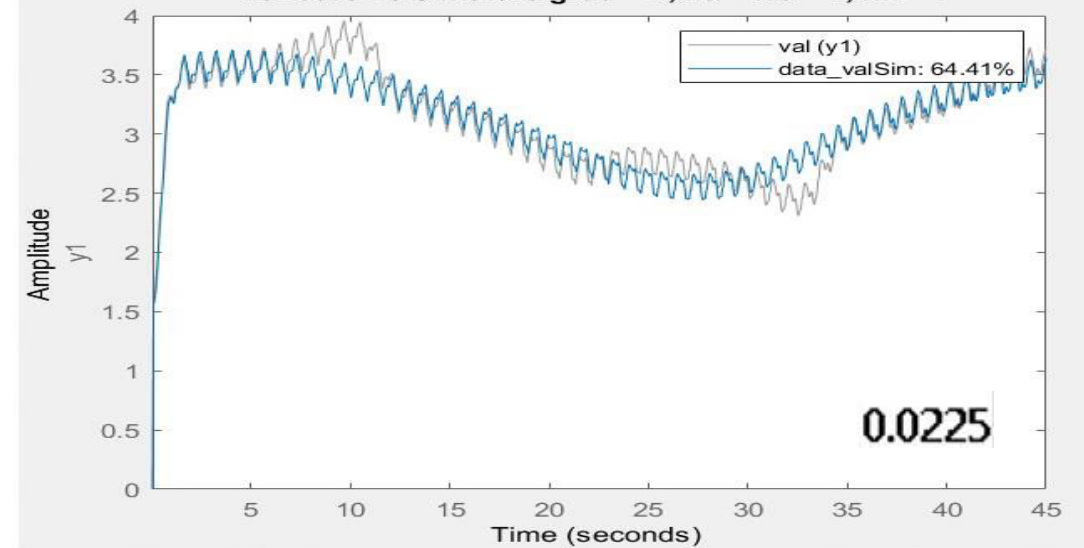
Identificare vs Simulare grad = 4, na = nb = 2, nk = 1



Validare vs Predictie grad = 4, na = nb = 2, nk = 1



Validare vs Simulare grad = 4, na = nb = 2, nk = 1



# Probleme si avantaje ale algoritmului

- Probleme:

- Consumator de memorie
- Timp de rulare mare (aprox 47 secunde pentru  $na=nb=1:3$ , grad 1:4)

- Avantaje:

- $na, nb, nk, m$  configurabile
- cod compact si usor de inteles
- programul functioneaza

- In concluzie, aproximatorul functioneaza pe orice set de date de tipul intrare-iesire.
- Cele mai bune rezultate sunt la gradul 4,  $n_a=n_b=2/3$
- Chiar daca  $n_k$  variaza
  - Cele mai bune aproximari sunt cele pe predictie
  - Simulare duce la un grad de potrivire mai mic
  - Gradul de potrivire se schimba cu maxim un procent