

Identificarea Sistemelor

Modelarea unei funcții necunoscute

Studenți: Cimuca Denisa
Isărescu Anamaria
Paștiu Anamaria

Grupa: 30135
Proiect: Pid 3



Cuprins

- 🎯 Ipoteză
- 🎯 Descrierea metodei
- 🎯 Date teoretice
- 🎯 Rezultate
- 🎯 Concluzii

Ipoteză

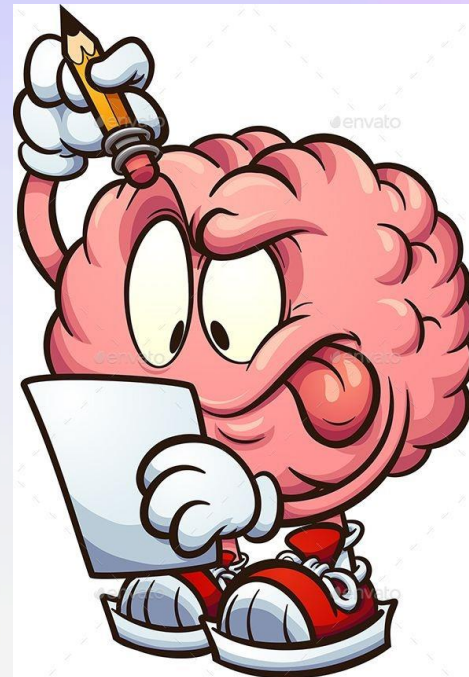
Scopul lucrării este de a determina modelul cel mai precis al unui aproximator polinomial utilizând metoda regresiei liniare multiple. Pentru a găsi modelul pornim de la două variabile independente X_1 și X_2 pentru a estima variabila dependentă aproximată \hat{Y} .



Descrierea metodei

Pași:

1. Găsirea matricii de regresori(ϕ)
2. Determinarea parametrilor modelului(θ)
3. Calcularea variabilei dependente \hat{Y}
4. Calcularea MSE a aproximatorului
5. Determinarea gradului optim al polinomului



Date teoretice

Pornim de la: $Y = \phi * \theta$

În funcție de m putem afla numărul de coloane r a matricei ϕ :

$$r = 1 + 2*m + \frac{m*(m-1)}{2}$$

Generăm matricea ϕ în funcție de gradul polinomului m , astfel încât matricea ϕ să aibă **$n \times n$** linii și r coloane, unde n reprezintă numărul de linii și coloane ale matricilor pătratice Y (identificare sau validare, după caz).

Aflăm $\theta = (\phi' * \phi)^{-1} * \phi' * Y$

În cod pentru simplificarea calculelor am folosit : $\theta = \phi \backslash Y'$

$\Rightarrow \hat{Y} = \phi * \theta$

Verificarea se face prin eroarea medie pătratică :

$$MSE = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^N (Y(k) - \hat{Y}(k))^2$$

```
PHI_id=[];  
for n=1:41 % pt x1  
    for k=1:41 %pt x2  
        phi_id=[];  
        % for pentru puteriile indicilor  
        for i=0:1:m  
            for j=0:1:m-i  
                %g(x1(n),x2(k))  
                phi_id(end+1)=  
                    (x1_id(n)^i).*(x2_id(k)^j);%phi  
            pentru linie 1 x1 x2 x  
            end  
        end  
    PHI_id=[PHI_id; phi_id];  
end
```

Rezultate

Din Fig.1 se observă că gradul minim pentru validare este $m = 14$ pentru care $mse = 8.8557$.

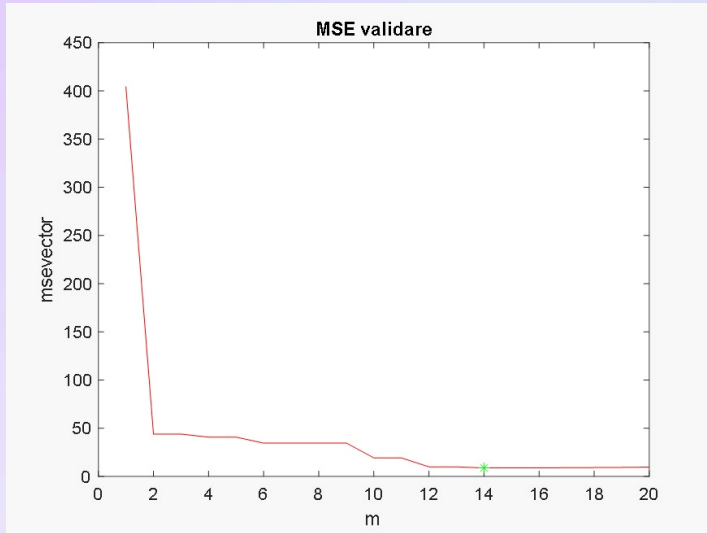


Fig.1

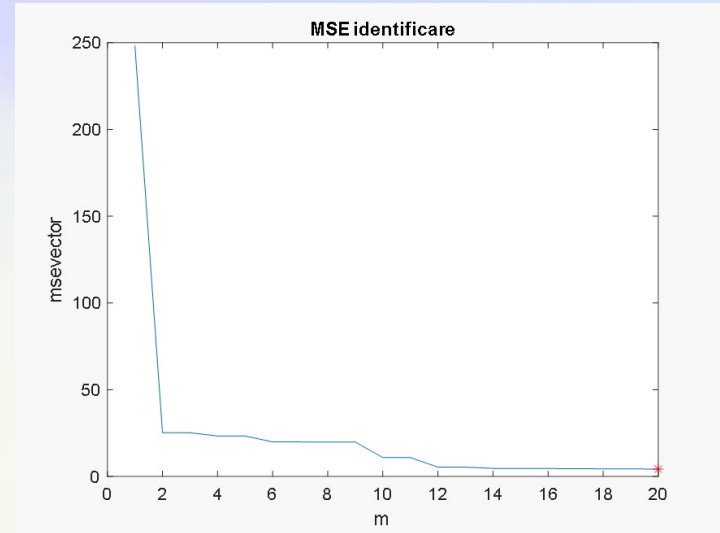


Fig.2

Rezultate

În Fig.3 este reprezentat grafic aproximatorul polinomial pentru gradul optim al datelor de validare, iar în Fig.4 pentru datele de identificare.

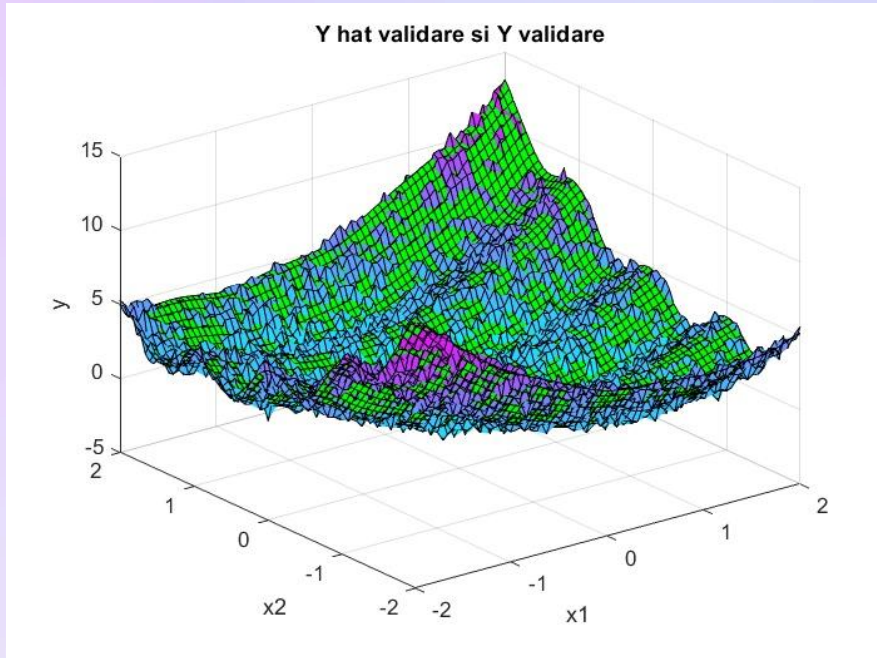


Fig.3

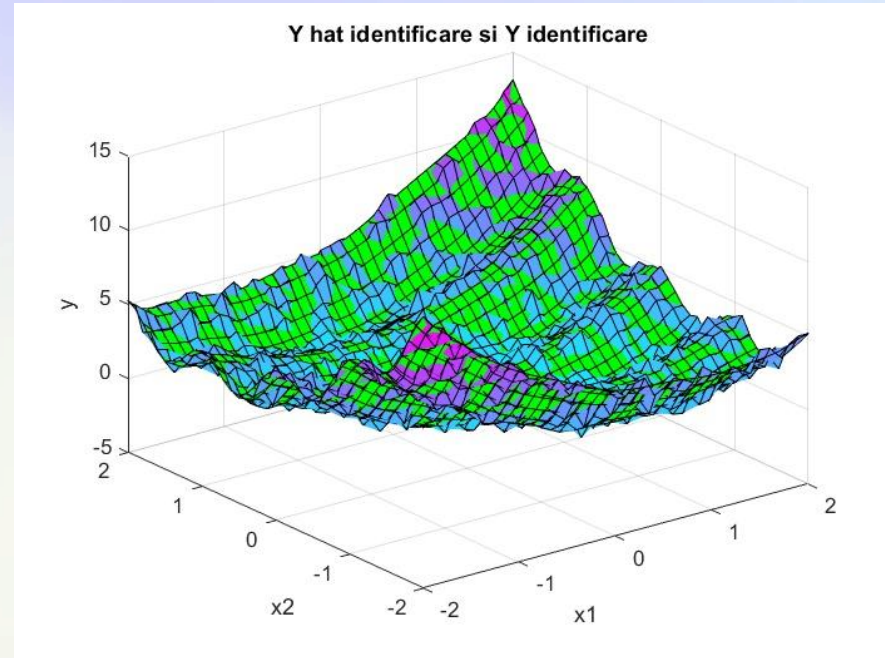
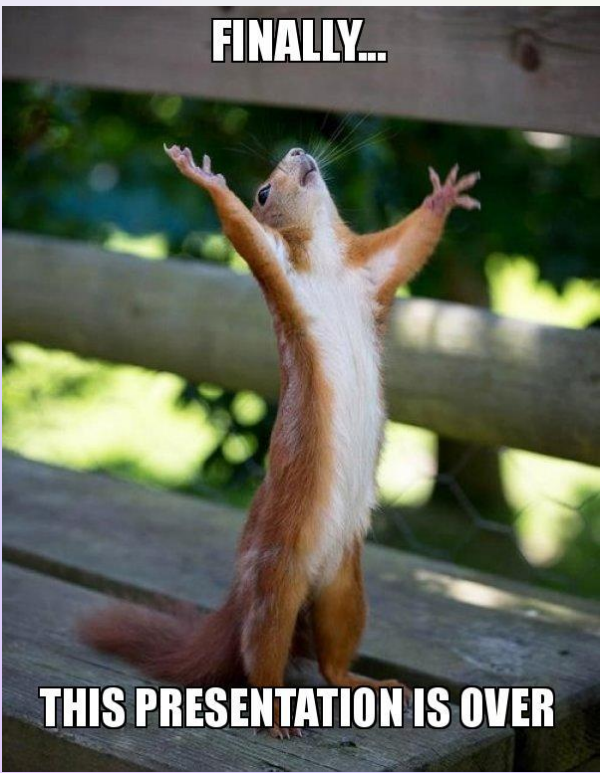


Fig.4

Concluzii

În urma mai multor încercări a rezultat gradul optim ($m = 14$) pentru care eroare medie pătratică este minimă și conform graficelor prezentate aproximeaza funcția necunoscută corect.





**Mulțumim
pentru
atenție!**



Anexă

```
load('proj_fit_03.mat');
```

```
x1_id=id.X{1};
```

```
x2_id=id.X{2};
```

```
x1_val = val.X{1};
```

```
x2_val = val.X{2};
```

```
y_id=id.Y;
```

```
y_val = val.Y;
```

```
mse_vector_id=[];
```

```
mse_vector_val=[];
```

```
for m=1:14
```

```
    PHI_id=[];
```

```
    PHI_val=[];
```

```
    Y_id=[];
```

```
    Y_val=[];
```

```
    for n=1:41 % pt x1
```

```
        for k=1:41 %pt x2
```

```
            phi_id=[];
```

```
            % for pentru puteriile indicilor
```

```
            for i=0:1:m
```

```
                for j=0:1:m-i
```

```
                    %g(x1(n),x2(k))
```

```
                    phi_id(end+1)= (x1_id(n)^i).*(x2_id(k)^j);%phi pentru linie 1 x1 x2 x
```

```
                end
```

```
            end
```

```
            PHI_id=[PHI_id; phi_id];
```

```
            %Y_id(end+1)=y_id(n,k);
```

```
        end
```

```
    end
```



```

for n=1:71
for k=1:71
phi_val = [];
% for pentru puteriile indicilor
for i=0:1:m
for j=0:1:m-i
phi_val(end+1)=(x1_val(n)^i).*(x2_val(k)^j);
end
end
PHI_val=[PHI_val;phi_val];
end
end

Y_id=[];
Y_val=[];
for j=1:41
for i=1:41
Y_id(end+1)=y_id(j,i);
end
end
end

```


```

for j=1:71
for i=1:71
Y_val(end+1)=y_val(j,i);
end
end

theta=PHI_id\Y_id';
% parametrii theta
y_hat_identificare=PHI_id*theta;
y_hat_validare=PHI_val*theta;

%matrici pentru y hat
Y_hat_id_matrice = [];
Y_hat_val_matrice=[];
var = 0;
for j=1:41
for i=1:41
var = var + 1;
Y_hat_id_matrice(j,i) = y_hat_identificare(var);
end
end
end

```



```
var2 = 0;
for j=1:71
    for i=1:71
        var2 = var2 + 1;
        Y_hat_val_matrice(j,i)=y_hat_validare(var2);
    end
end
```

%calcol erori MSE

```
N=length(y_id);
s_identificare=0;
for i=1:41
    for j=1:41
        s_identificare=s_identificare +(y_id(i,j)-
        Y_hat_id_matrice(i,j)).^2;
    end
end
```

```
N_validare=length(y_val);
s_validare=0;
for i=1:71
    for j=1:71
        s_validare=s_validare+(Y_hat_val_matrice(i,j)-y_val(i,j)).^2;
    end
end
```

```
MSE_identificare=(1/N)*s_identificare;
MSE_validare=(1/N_validare)*s_validare;
```

```
mse_vector_id(m)=MSE_identificare;
mse_vector_val(m)=MSE_validare;
end
```

```
mse_id=mse_vector_id';
mse_val=mse_vector_val';
```

```
[mse_min_id,index_id_minim]=min(mse_vector_id)
[mse_min_val,index_val_minim]=min(mse_vector_val)
```





```
% afisare
```

```
figure
```

```
surf(x1_id,x2_id,y_id);
```

```
colormap('cool')
```

```
hold on
```

```
surf(x1_id,x2_id, Y_hat_id_matrice,'FaceColor','g',  
'EdgeColor', 'black');
```

```
title("Y hat identificare si Y identificare");
```

```
xlabel('x1');
```

```
ylabel ('x2')
```

```
zlabel('y')
```

```
figure
```

```
surf(x1_val,x2_val,y_val);
```

```
colormap("cool");
```

```
hold on
```

```
surf(x1_val,x2_val,  
Y_hat_val_matrice,'FaceColor','g', 'EdgeColor',  
'black');
```

```
title("Y hat validare si Y validare");
```

```
xlabel('x1');
```

```
ylabel ('x2')
```

```
zlabel('y')
```

```
figure
```

```
plot(mse_vector_id);
```

```
hold on
```

```
plot(index_id_minim,mse_min_id,'*r');
```

```
title("MSE identificare");
```

```
xlabel('m')
```

```
ylabel('msevector')
```

```
figure
```

```
plot(mse_vector_val,'r');
```

```
hold on
```

```
plot(index_val_minim,mse_min_val,'*g');
```

```
title("MSE validare");
```

```
xlabel('m')
```

```
ylabel('msevector')
```