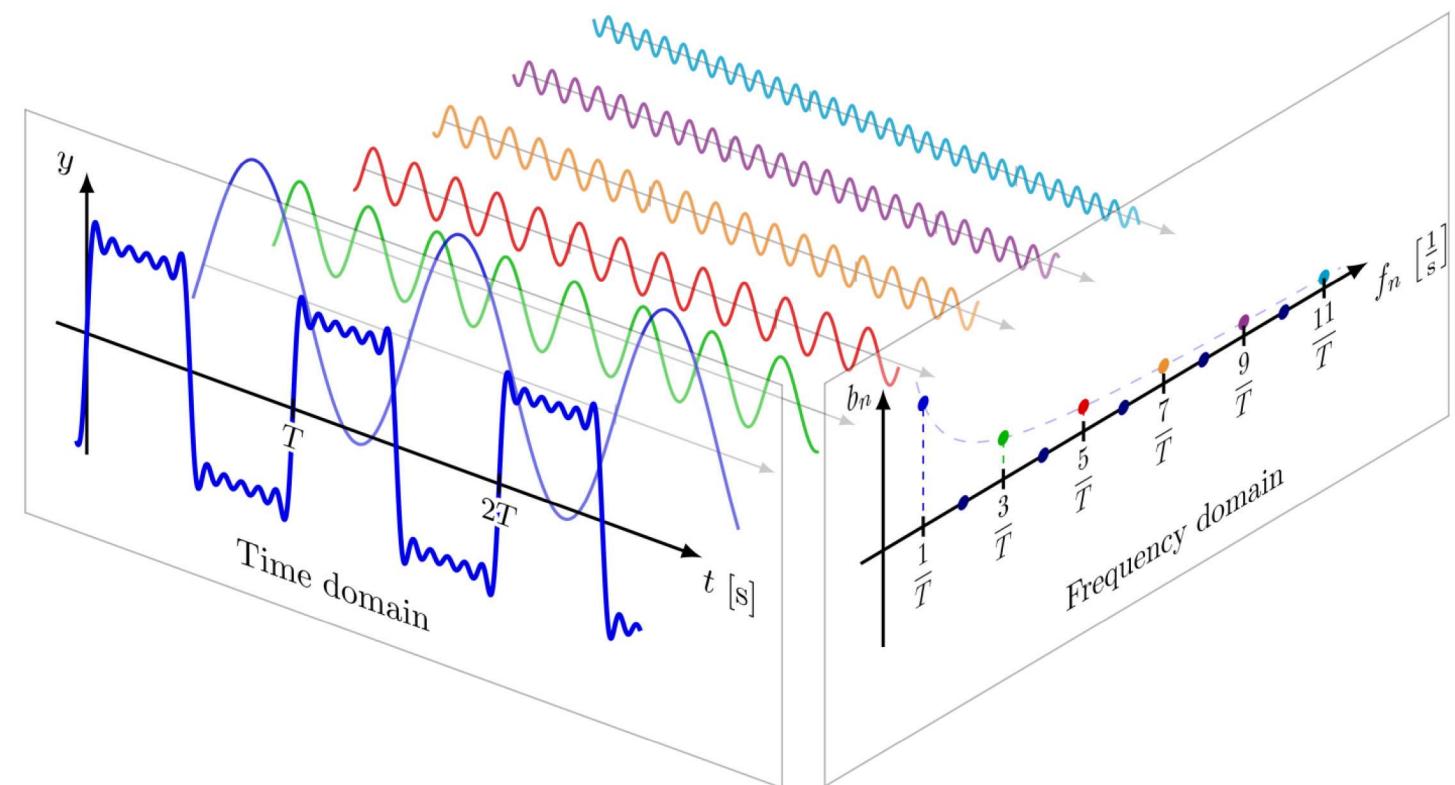


# CURS 6 PD

## Introducere în Procesarea Datelor



**Introducere**

**Clasificarea semnalelor**

**Eşantionarea semnalelor**

**Cuantificarea semnalelor**

1. Introducere

2. Clasificarea  
semnalelor

3. Eșantionarea  
semnalelor

4. Cuantificarea  
semnalelor

Clasificarea semnalelor

Eșantionarea **semnalelor**

# Introducere

Cuantificarea semnalelor

- Termenii „**date**” și „**informații**” se folosesc de obicei cu aceeași semnificație, totuși ei nu înseñă același lucru.

### Definiție

**Datele** sunt o colecție de fapte individuale ce poate veni sub formă de număr, text, simbol, grafic, imagine, fiind o formă de cunoaștere brută ce nu posedă nici semnificație, nici scop.

### Definiție

**Informațiile** sunt cunoaștere, fiind rezultatul analizei și interpretării datelor

### Exemplu

#### DATE:

$$x = [2.1 \ 4.5 \ 8.9 \ 15 \ \dots \ 4.32]$$

Un set de 120 de valori numerice reale, fără nici un alt context, nu are nici o semnificație

#### PRELUCRARE ȘI ANALIZĂ

#### CONTEXT:

Media lunară a temperaturilor citite de-a lungul a 10 ani într-o anumită locație

#### INFORMAȚII:

- șablonane sezoniere
- tendința de schimbare climatică

**Definiție**

**Datele** sunt o colecție de fapte individuale ce poate veni sub formă de număr, text, simbol, grafic, imagine, fiind o cunoaștere brută ce nu posedă nici semnificație, nici scop.

**Definiție**

**Informațiile** sunt cunoaștere, fiind rezultatul analizei și interpretării datelor

**Exemplu****DATE:**

$$x = [2.1 \ 4.5 \ 8.9 \ 15 \ \dots \ 4.32]$$

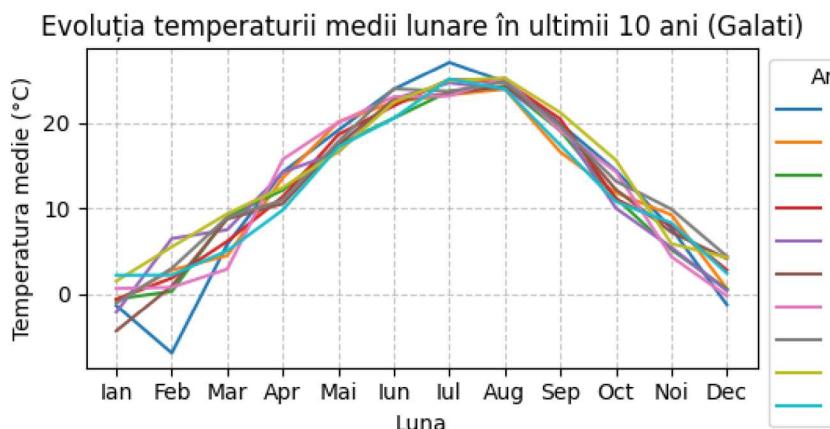
Un set de 120 de valori numerice reale, fără nici un alt context, nu are nici o semnificație

**PRELUCRARE ȘI ANALIZĂ****CONTEXT:**

Media lunară a temperaturilor citite de-a lungul a 10 ani într-o anumită locație

**INFORMAȚII:**

- șablonane sezoniere
- tendință de schimbare climatică



**Definiție**

**Datele** sunt o colecție de fapte individuale ce poate veni sub formă de număr, text, simbol, grafic, imagine, fiind o cunoaștere brută ce nu posedă nici semnificație, nici scop.

**Definiție**

**Informațiile** sunt cunoaștere, fiind rezultatul analizei și interpretării datelor

Date	Informații
O colecție de fapte	Fapte puse în context
Brute și neorganizate	Organizate
Fiecare element este individual și independent	Oferă o viziune de ansamblu
Lipsite de sens	Au sens
Nu depind de informații	Depind de date
Nu sunt suficiente pentru a lua decizii	Se pot lua decizii pe baza lor

**Definiție**

**Datele** sunt o colecție de fapte individuale ce poate veni sub formă de număr, text, simbol, grafic, imagine, fiind o cunoaștere brută ce nu posedă nici semnificație, nici scop.

**Definiție**

**Informațiile** sunt cunoaștere, fiind rezultatul analizei și interpretării datelor

**Alte exemple:**

1. Pentru un supermarket, bonul fiscal al unui client reprezintă o **DATĂ**. Totuși când managerul supermarketului adună și interpretează toate bonurile fiscale dintr-o anumită perioadă de timp, acesta poate extrage **INFORMATII** utile precum profitul magazinului, ce produse sunt cele mai populare etc.
2. Prețurile competitorilor sunt **DATE** individuale, dar prin procesarea acestora se pot afla **INFORMATII** precum ce competitor are avantaj pe piață, ce oportunități se găsesc pe piață și cum poate compania să depășească concurența.
3. Temperatura citită de un termostat reprezintă o **DATĂ** individuală, totuși validarea și compararea acesteia cu un prag reprezintă o **INFORMATIE**: temperatura e prea mică / mare, informație ce poate sta la baza unei decizii.

**Definiție**

**Datele** sunt o colecție de fapte individuale ce poate veni sub formă de număr, text, simbol, grafic, imagine, fiind o cunoaștere brută ce nu posedă nici semnificație, nici scop.

**Definiție**

**Informațiile** sunt cunoaștere, fiind rezultatul analizei și interpretării datelor

**Tipuri de date:**

1. **date cantitative** – exprimate de obicei numeric (exemple: greutate, volum, cost etc.)
2. **date calitative** – se referă la descriere (exemplu: gen, culoare etc.)

**Definiție**

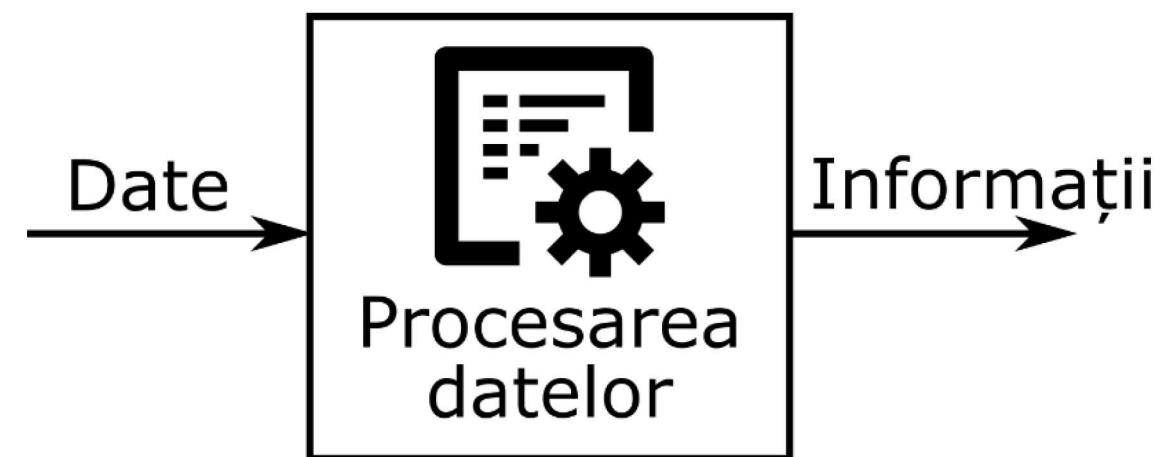
**Datele** sunt o colecție de fapte individuale ce poate veni sub formă de număr, text, simbol, grafic, imagine, fiind o cunoaștere brută ce nu posedă nici semnificație, nici scop.

**Definiție**

**Informațiile** sunt cunoaștere, fiind rezultatul analizei și interpretării datelor

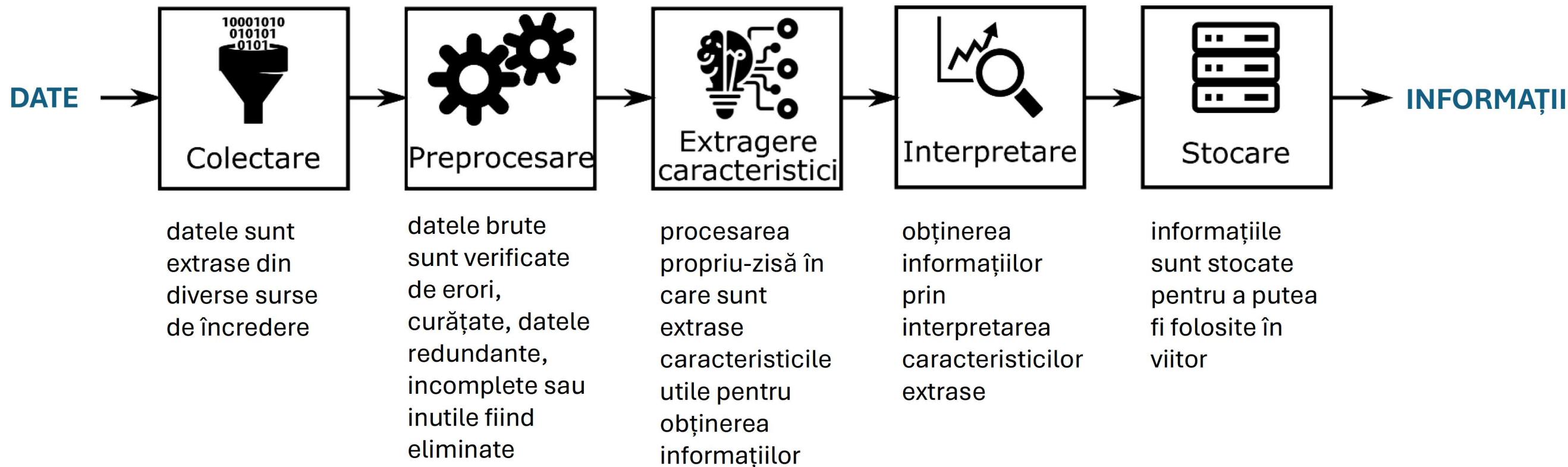
**Definiție**

**Procesarea datelor** este un flux de colectare, de manipulare și de interpretare a datelor care are ca scop obținerea de informații utile ce nu au nevoie de nici un context pentru a fi înțelese.



**Definiție**

**Procesarea datelor** este un flux de colectare, de manipulare și de interpretare a datelor care are ca scop obținerea de informații utile ce nu au nevoie de nici un context pentru a fi înțelese.

**Etape ale procesării datelor:**

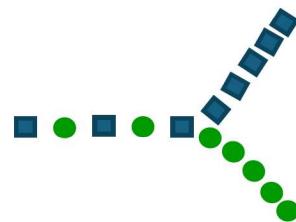
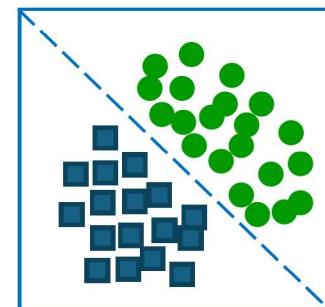
**Definiție**

**Procesarea datelor** este un flux de colectare, de manipulare și de interpretare a datelor care are ca scop obținerea de informații utile ce nu au nevoie de nici un context pentru a fi înțelese.

**Exemple de procese implicate în procesarea datelor:****1. Validare** – Ne asigurăm că datele sunt valide și relevante

Exemple:

- *validarea tipului de dată* – temperatura: număr sau text?
- *validarea intervalului și a constrângerilor* – vârsta este un număr pozitiv? numele are o lungime mai mică de 100 de litere?

**2. Sortare** – Aranjarea datelor într-o anumită ordine**3. Sumarizare** – Reducerea datelor detaliate**4. Aggregare** – Combinarea mai multor secvențe de date**5. Clasificare** – obiectele dintr-o mulțime sunt distribuite pe clase într-o anumită ordine

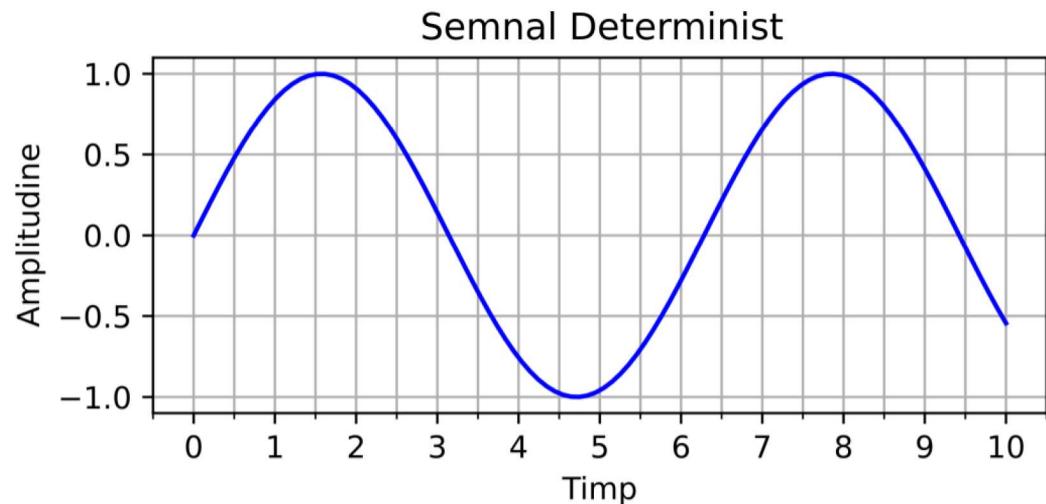
**Definiție**

**Semnalele** sunt reprezentări electrice sau electronice ale datelor care evoluează în funcție de timp. La orice moment de timp  $t$ , semnalul va fi caracterizat de o valoare numită **amplitudine**.

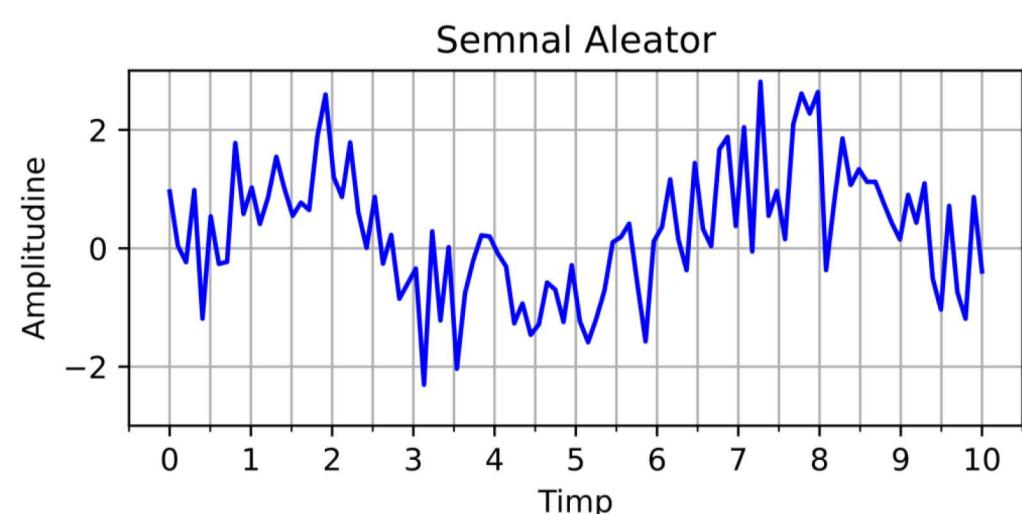
**Definiție**

Dacă amplitudinea semnalului poate fi determinată la orice moment de timp, inclusiv în viitor, pe baza unei expresii matematice, spunem despre acest semnal că este un **semnal determinist**.

$$x = \sin(t)$$

**Definiție**

Dacă evoluția semnalului nu poate fi exprimată matematic, semnalul este un **semnal aleator**.

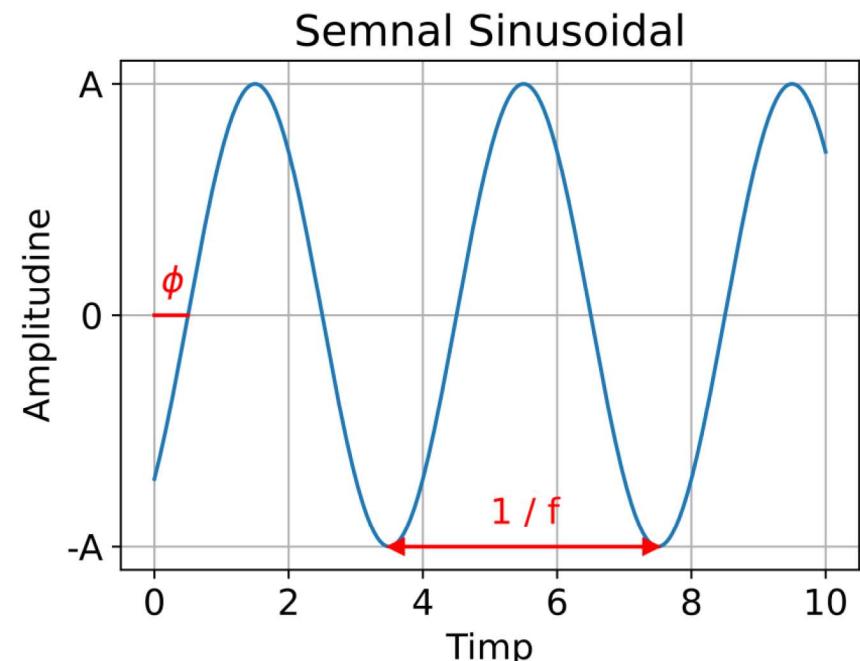
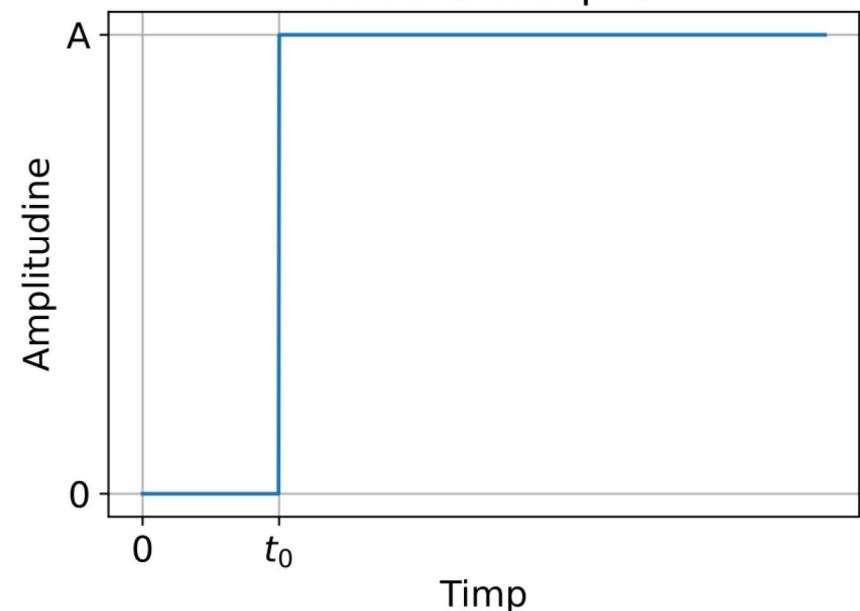


**1. Semnalul Treaptă** – este caracterizat de amplitudinea  $A$  și momentul de început  $t_0$  al treptei

$$\Gamma(t) = \begin{cases} 0, & t < t_0 \\ A, & t \geq t_0 \end{cases}$$

**2. Semnalul sinusoidal** – este caracterizat de frecvența  $f$ , amplitudinea  $A$  și defazajul  $\phi$

$$y(t) = A \cdot \sin(2 \cdot \pi \cdot f \cdot t + \phi)$$



1. Introducere

2. Clasificarea  
semnalelor

3. Eșantionarea  
semnalelor

4. Cuantificarea  
semnalelor

# Introducere

Clasificarea semnalelor

Eșantionarea **semnalelor**

Cuantificarea semnalelor

1. Introducere

2. Clasificarea  
semnalelor

3. Eşantionarea  
semnalelor

4. Cuantificarea  
semnalelor

Introducere

Eşantionarea semnalelor

# Clasificarea semnalelor

Cuantificarea semnalelor

1. Introducere

2. Clasificarea  
semnalelor

3. Eșantionarea  
semnalelor

4. Cuantificarea  
semnalelor

În funcție de evoluția semnalelor în timp, semnalele pot fi:

1. **semnale continue** dacă evoluția este dată de o funcție continuă
2. **semnale discrete** dacă amplitudinea semnalului este cunoscută doar pentru momente discrete de timp.

În funcție de evoluția semnalelor în amplitudine, acestea pot fi:

1. **semnale cuantificate continuu** a căror evoluție în timp a amplitudinii este continua;
2. **semnale cuantificate discret** a căror valori ale amplitudinii pot apartine unui set finit de valori.

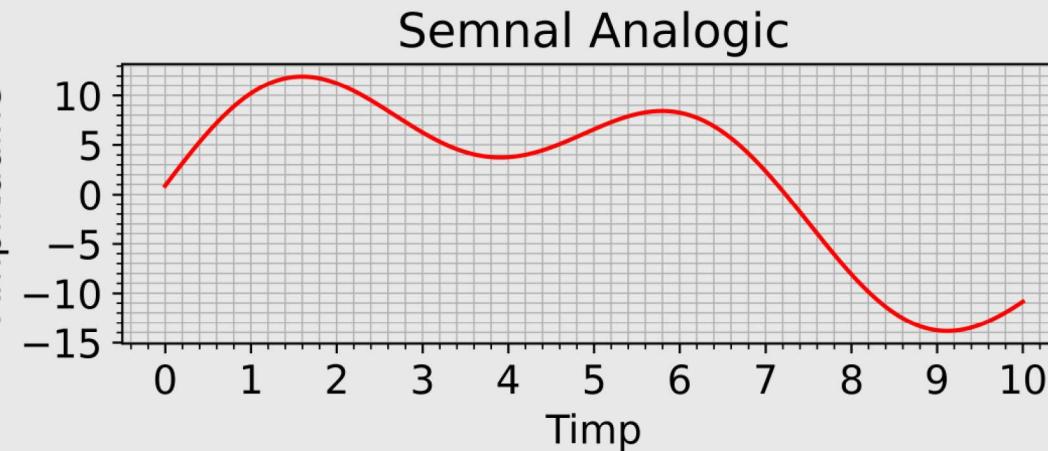
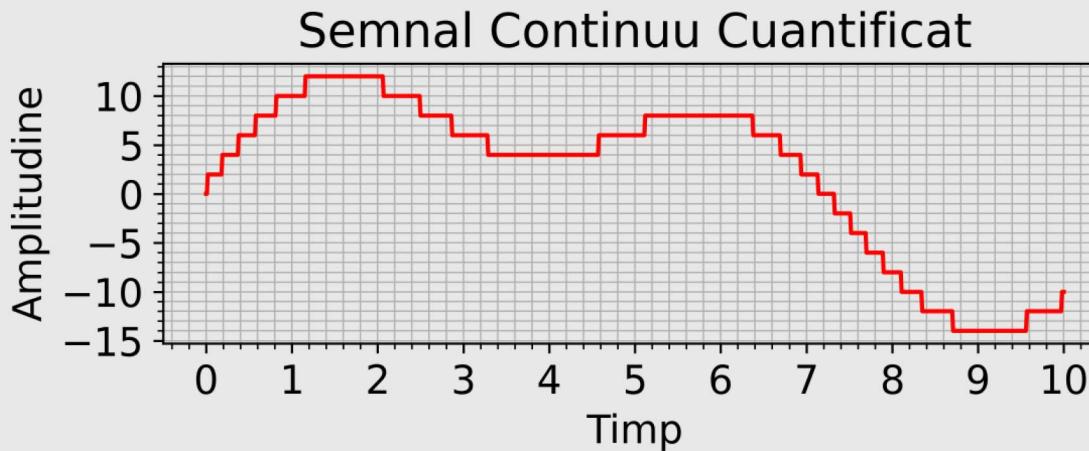
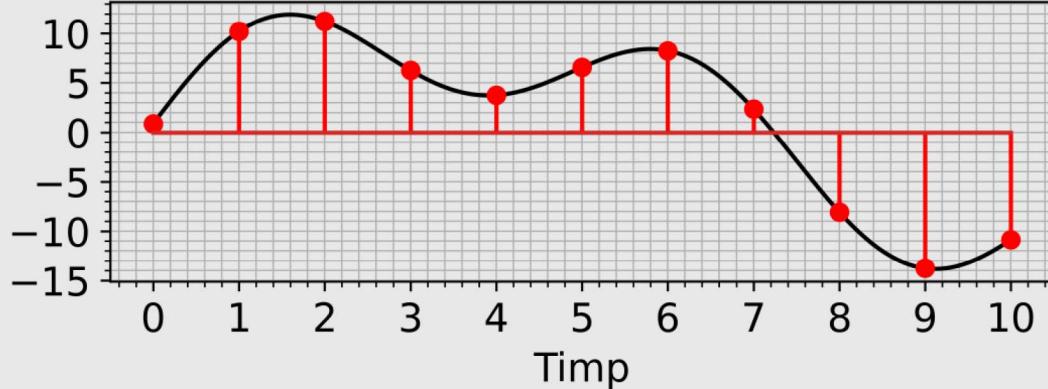
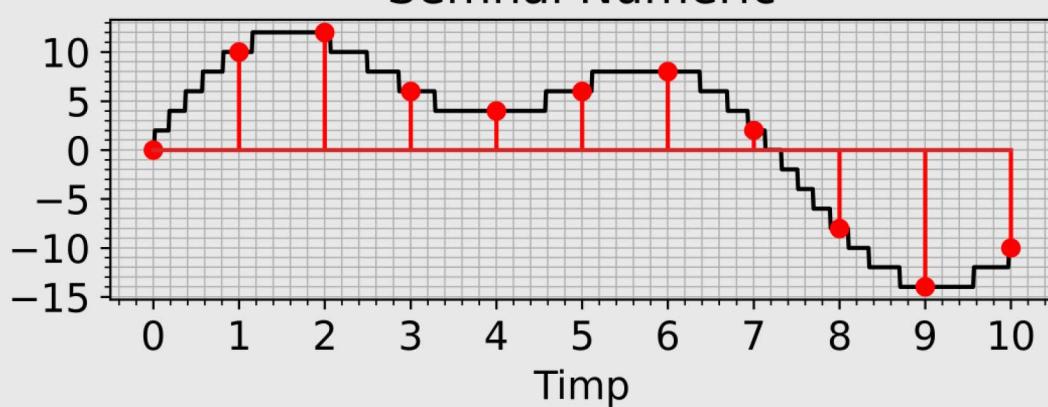
**Timp****Continuu****Discret****Amplitudine****Discretă**

Semnale continue  
(semnale analogice)

Semnale discrete

Semnale continue  
cuantificate

Semnale discrete  
cuantificate  
(semnale numerice)

**Timp****Continuu****Discret****Amplitudine Continuă****Amplitudine Discretă****Amplitudine****Amplitudine**

1. Introducere

2. Clasificarea  
semnalelor

3. Eșantionarea  
semnalelor

4. Cuantificarea  
semnalelor

Introducere

Eșantionarea semnalelor

# Clasificarea semnalelor

Cuantificarea semnalelor

1. Introducere

2. Clasificarea  
semnalelor

3. Eșantionarea  
semnalelor

4. Cuantificarea  
semnalelor

Introducere

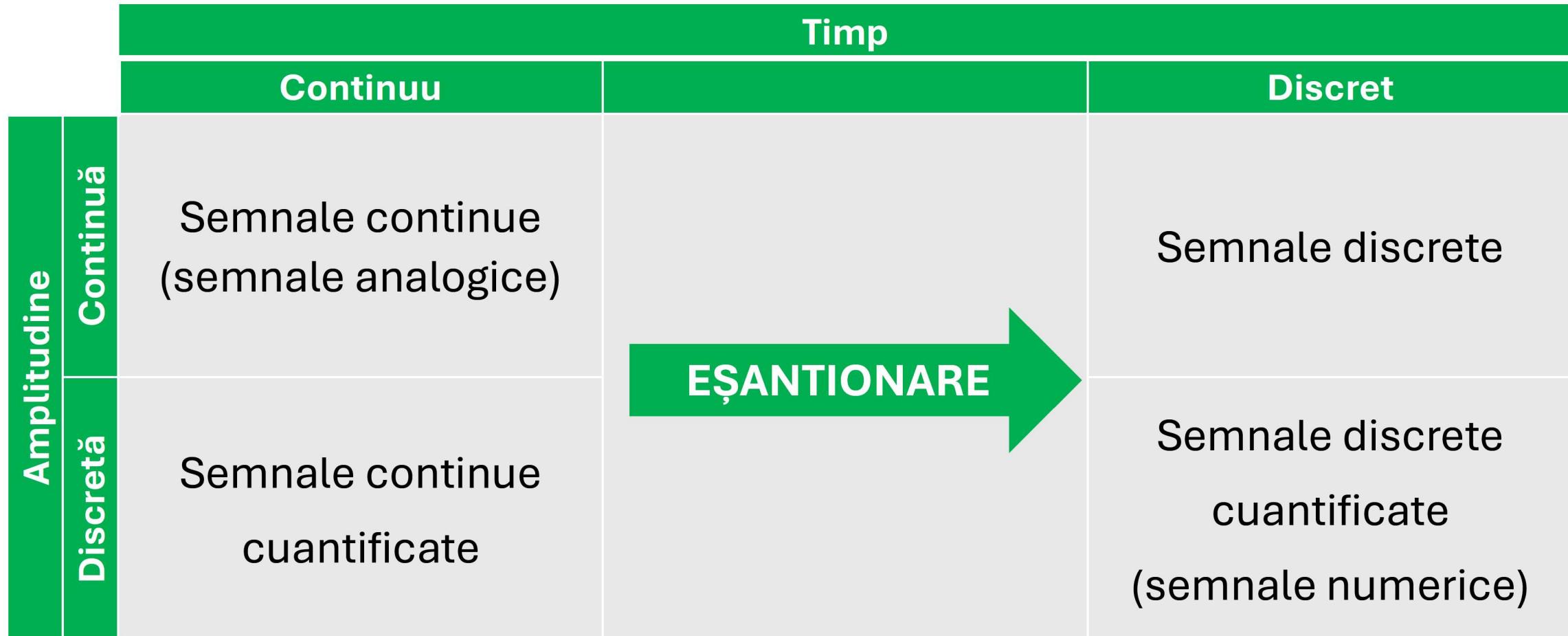
Clasificarea semnalelor

# Eșantionarea semnalelor

Cuantificarea semnalelor

**Definiție**

**Eșantionarea** reprezintă discretizarea în timp a unui semnal în timp continuu.



**Definiție**

**Eşantionarea** reprezintă discretizarea în timp a unui semnal în timp continuu.

Rezultatul eşantionării unui semnal continuu  $x(t)$  este un sir de eşantioane  $x[n]$ , un **eşantion** fiind valoarea semnalului  $x(t)$  la momentul  $t = n \cdot T$

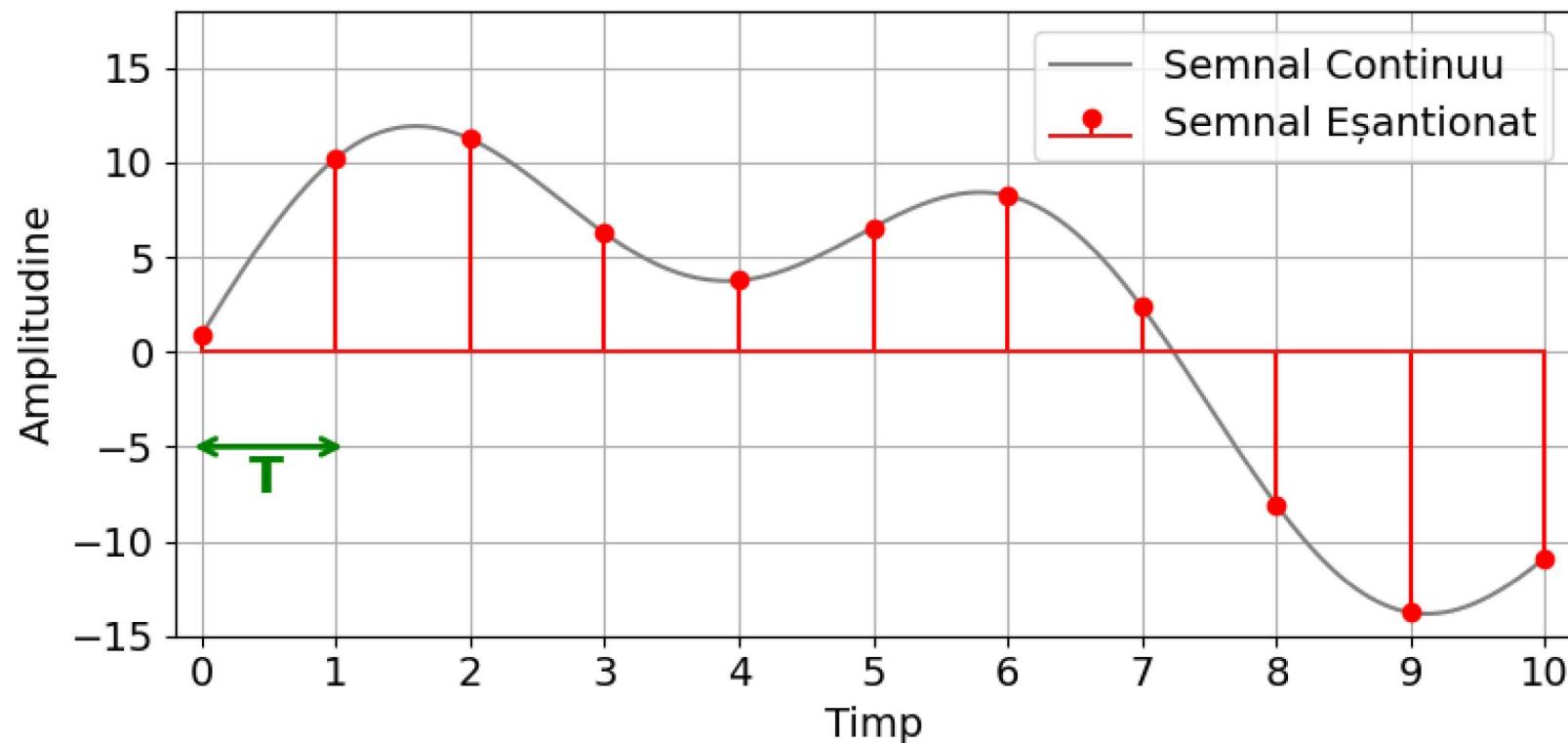
**Definiție**

Timpul dintre două eşantioane successive (notat cu  $T$ ) se numește **perioadă de eşantionare**

**Definiție**

Numărul de eşantioane obținute într-o unitate de timp (secundă) se numește **frecvență de eşantionare**, se notează cu  $f_s$  și se măsoară în Hz (Hertz)

$$f_s = \frac{1}{T} [\text{Hz}]$$



Dacă dorim să avem o acuratețe cât mai mare de informație, atunci este recomandat să alegem un număr cât mai mare de eşantioane (deci o frecvență de eşantionare mai mare)

**TREBUIE SĂ CUNOAȘTEM:**

1. durata semnalului ( $t_f$ )
2. frecvența semnalului ( $f_s$ ) sau perioada de eșantionare ( $T$ )
3. expresia matematică ce descrie semnalul

**EXEMPLU**

**dorim generarea și afișarea grafică a eșantioanelor unui semnal sinusoidal continuu descris de  $x(t) = 5 \cdot \sin\left(2 \cdot \pi \cdot t + \frac{\pi}{2}\right)$ , eșantionat cu frecvență de eșantionare  $f_s = 10 \text{ Hz}$ , pe o perioadă de 2 secunde**

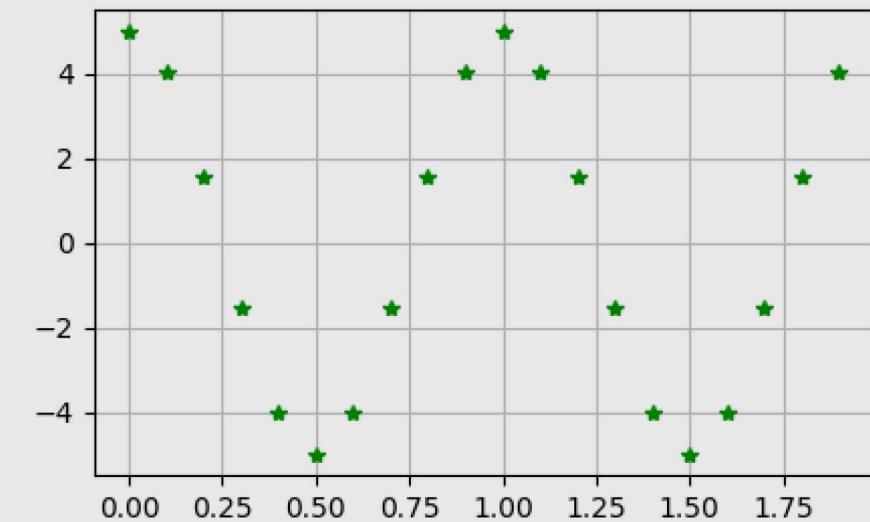
**main.py**

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

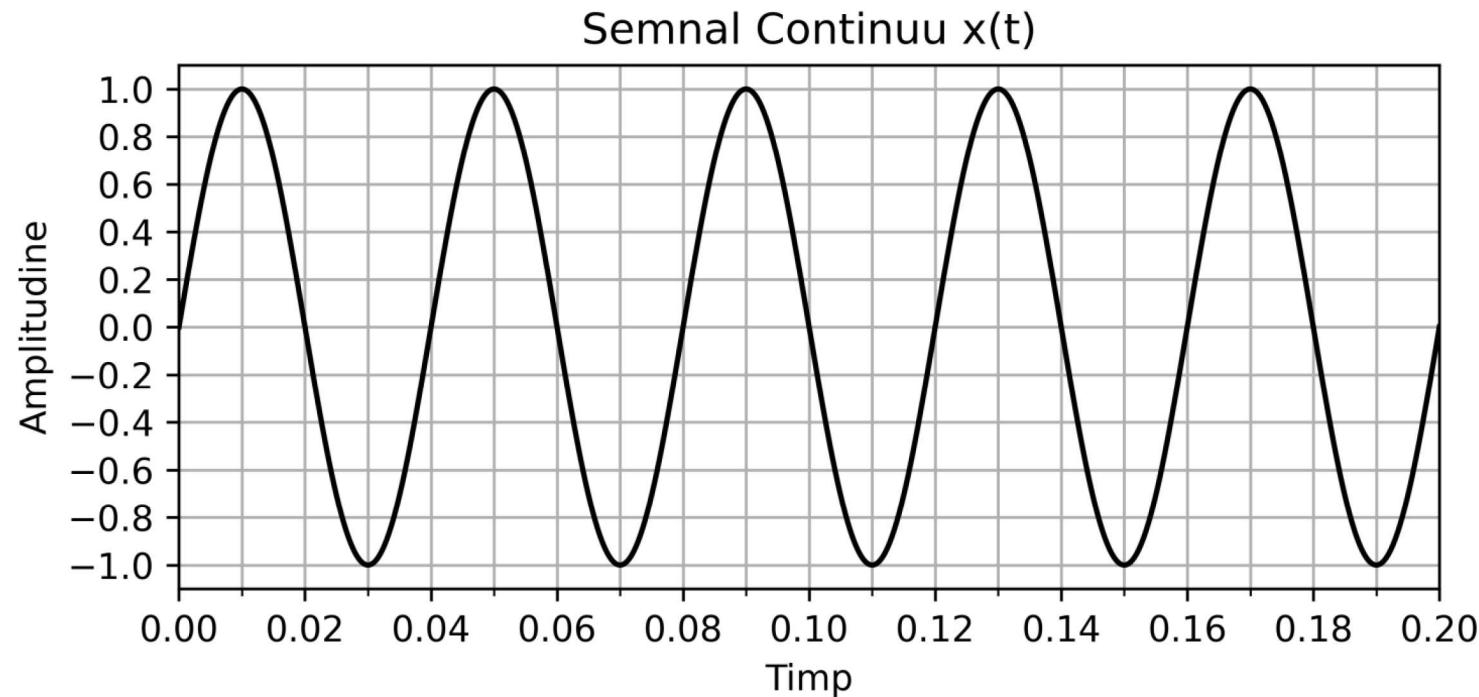
tf = 2    # durata semnalului
fs = 10   # frecvența de eșantionare

t = np.arange(0, tf+1/fs, 1/fs) # generăm vectorul de timp
x = 5 * np.sin(2 * np.pi * t + np.pi / 2) # generăm eșantioanele

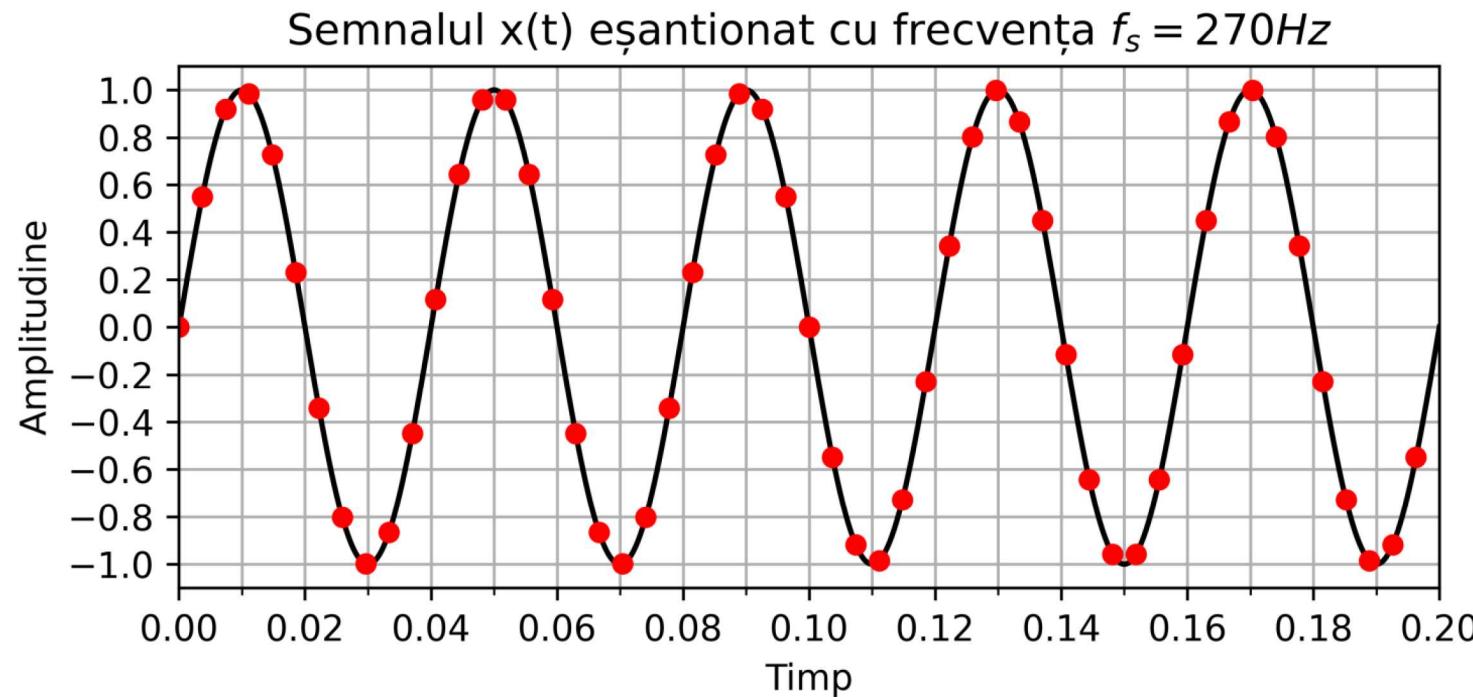
plt.plot(t, x, "g*") # afișăm grafic semnalul eșantionat
plt.grid()
plt.show()
```

**rezultat**

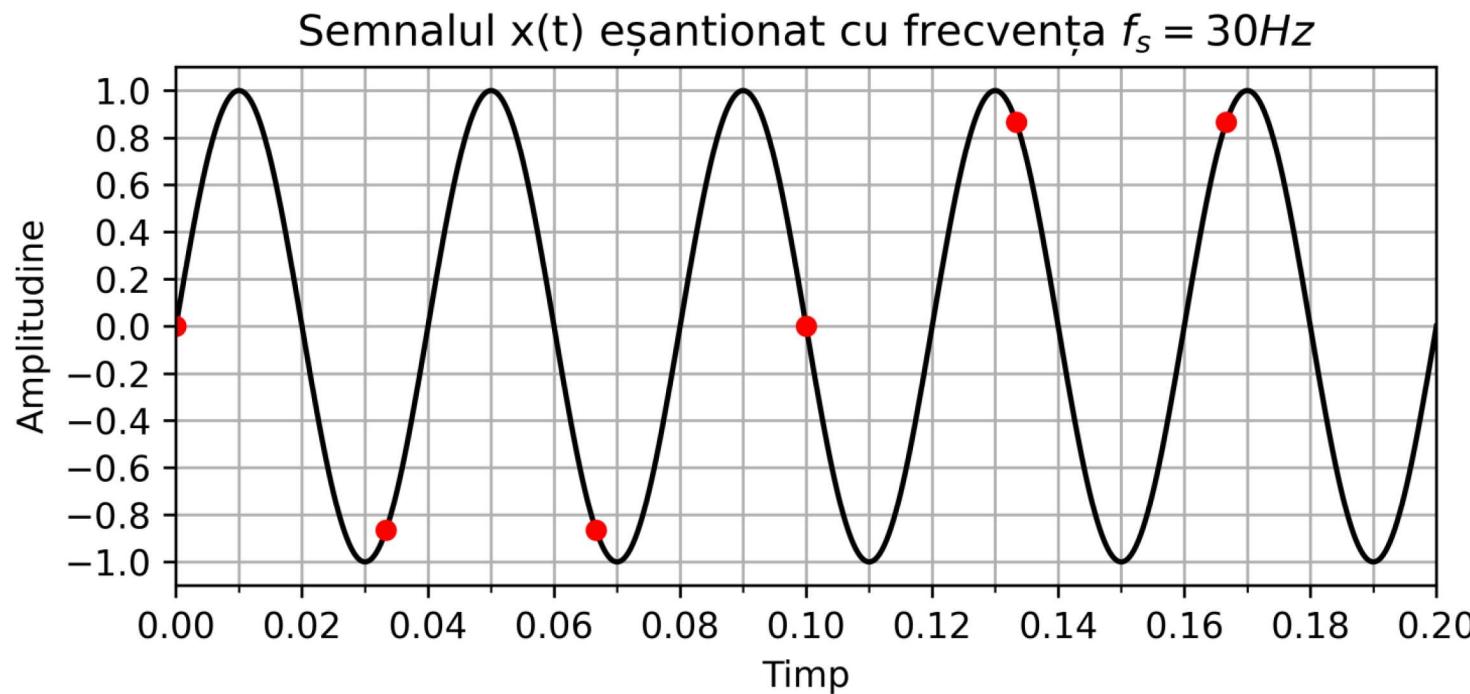
- Fie un semnal sinusoidal  $x(t)$  având frecvența de 25 Hz.



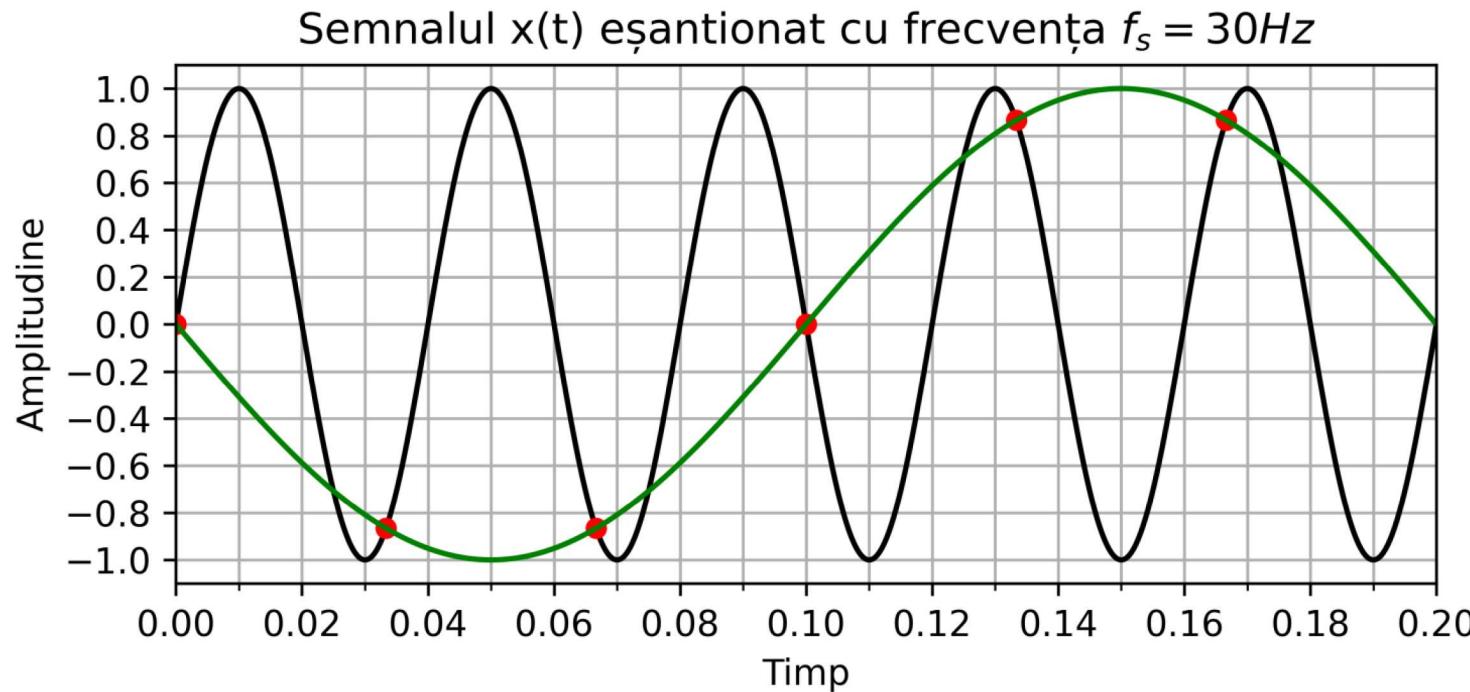
- Fie un semnal sinusoidal  $x(t)$  având frecvența de  $25 \text{ Hz}$ .
- Dacă semnalul a fost eşantionat cu o frecvență  $f_{s_1} = 270 \text{ Hz}$  observăm că putem reconstrui semnalul continuu pe baza informațiilor furnizate de eşantioane.



- Fie un semnal sinusoidal  $x(t)$  având frecvența de  $25 \text{ Hz}$ .
- Dacă semnalul a fost eșantionat cu o frecvență  $f_s = 30 \text{ Hz}$  informațiile furnizate de eșantioane nu sunt suficiente pentru reconstruirea semnalului.



- Fie un semnal sinusoidal  $x(t)$  având frecvența de  $25 \text{ Hz}$ .
- Dacă semnalul a fost eșantionat cu o frecvență  $f_s = 30 \text{ Hz}$  informațiile furnizate de eșantioane nu sunt suficiente pentru reconstruirea semnalului.
- Mai mult, aceleași eșantioane rezultă atât din eșantionarea semnalului  $x(t)$ , cât și din eșantionarea unui alt semnal sinusoidal de frecvență  $5 \text{ Hz}$  – apare fenomenul de „aliere” – „aliasing”



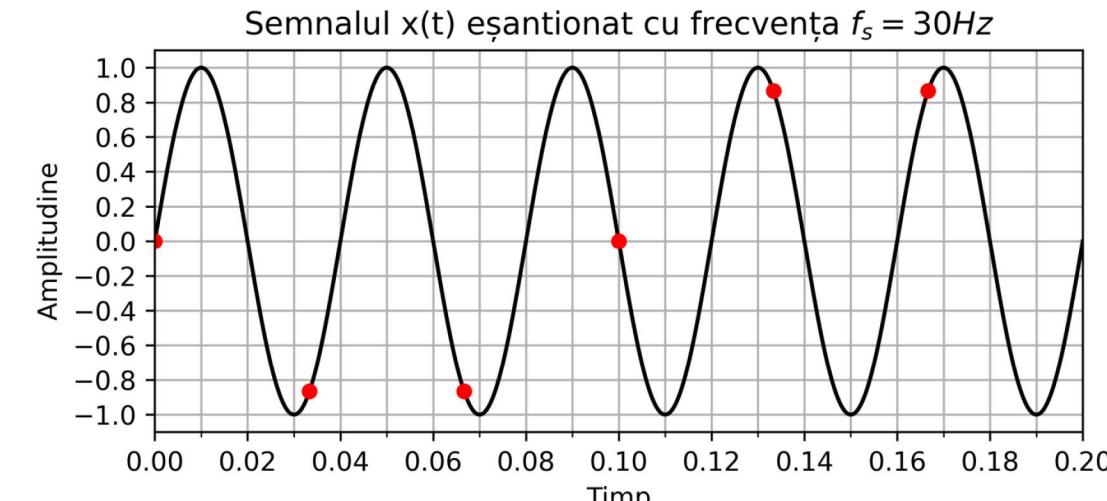
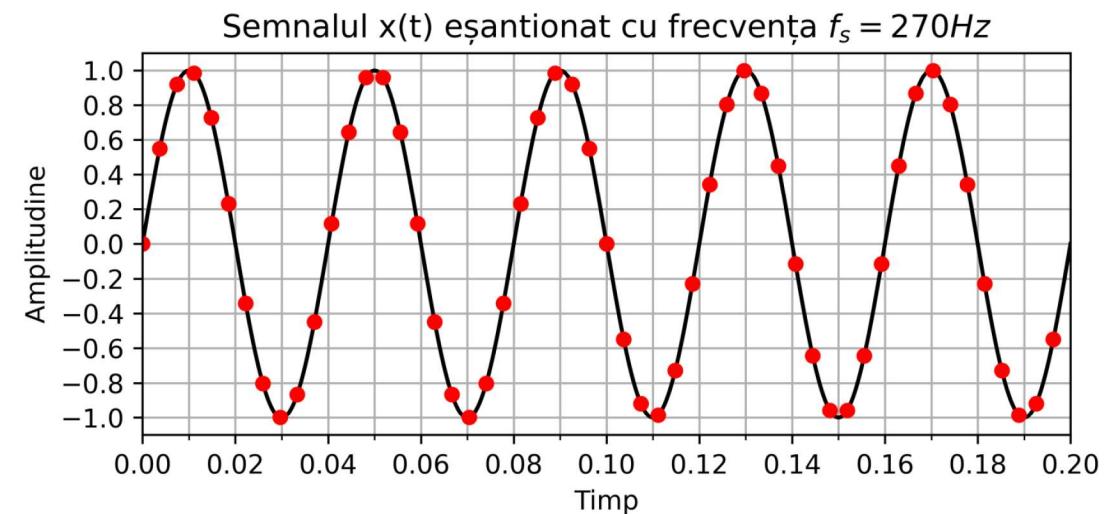
### Teoremă

**Teorema eşantionării (Shannon):** Pentru ca un semnal  $x(t)$  de spectru mărginit să poată fi reconstituit complet din eșantioanele sale, eșantionarea trebuie să respecte condiția **Nyquist** și anume, frecvența de eșantionare  $f_s$  trebuie să fie cel puțin dublul frecvenței maxime din spectrul semnalului:  $f_s \geq 2 \cdot f_{\max}$ .

**Teoremă**

**Teorema eșantionării (Shannon):** Pentru ca un semnal  $x(t)$  de spectru mărginit să poată fi reconstituit complet din eșantioanele sale, eșantionarea trebuie să respecte condiția **Nyquist** și anume, frecvența de eșantionare  $f_s$  trebuie să fie cel puțin dublul frecvenței maxime din spectrul semnalului:  $f_s \geq 2 \cdot f_{\max}$ .

- Fie un semnal sinusoidal  $x(t)$  având frecvența de  $25 \text{ Hz}$ .
- Dacă semnalul a fost eșantionat cu o frecvență  $f_{s_1} = 270 \text{ Hz}$ , se respectă teorema eșantionării ( $270 \text{ Hz} \geq 2 \cdot 25 \text{ Hz}$ ).
- Dacă semnalul a fost eșantionat cu o frecvență  $f_{s_2} = 30 \text{ Hz}$  **NU** se respectă teorema eșantionării ( $30 \text{ Hz} \nless 2 \cdot 25 \text{ Hz}$ ).



**Teoremă**

**Reeşantionarea (resampling)** reprezintă procesul de schimbare a frecvenței de eşantionare a unui semnal de la  $f_{S_1}$  la  $f_{S_2}$ .

- Reeşantionarea se realizează prin calcularea valorilor noilor eșantioane folosind o metodă de interpolare (liniară, pătratică, Lagrange etc.)
- Trebuie avut grijă ca și noua frecvență de eşantionare să respecte criteriul **Nyquist** pentru a evita fenomenul de aliere.

**Teoremă**

**Reeşantionarea (resampling)** reprezintă procesul de schimbare a frecvenței de eşantionare a unui semnal de la  $f_{S_1}$  la  $f_{S_2}$ .

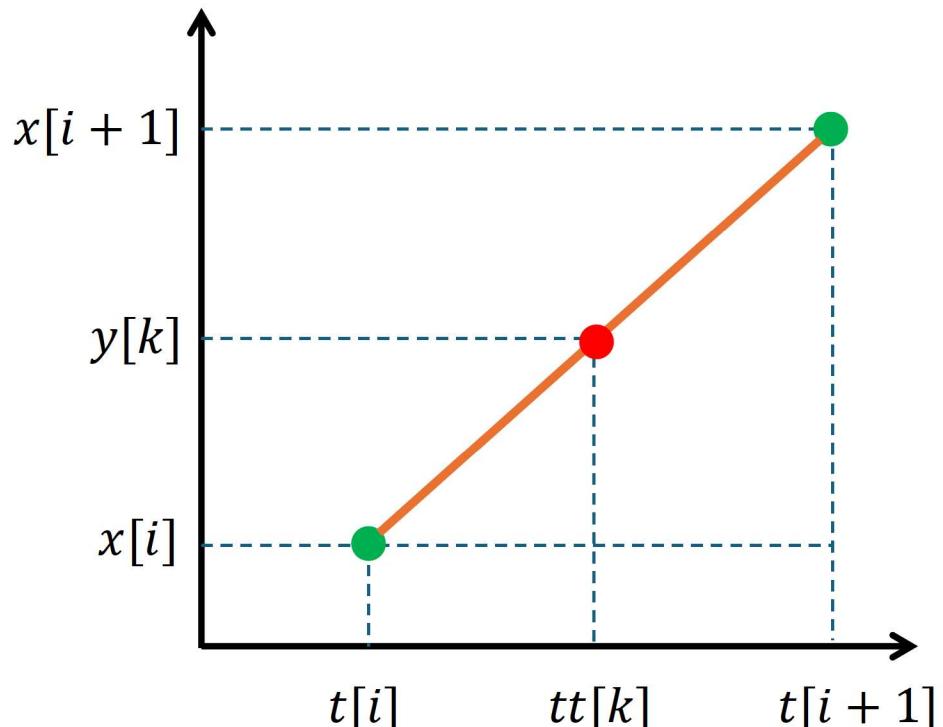
**INTERPOLATORUL LINIAR**

- Dându-se două eșantioane successive, interpolatorul liniar este dreapta ce trece prin cele două puncte definite de eșantioane  $((t[i], x[i])$  și  $(t[i + 1], x[i + 1])$
- Pentru un  $tt[k] \in [t[i], t[i + 1]]$  se poate determina valoarea lui  $y[k]$  aflând astfel valoarea semnalului la un moment de timp aflat între două eșantioane successive.
- Tinând cont de **Teorema lui Thales** putem scrie ecuația:

$$\frac{y[k] - x[i]}{x[i + 1] - x[i]} = \frac{tt[k] - t[i]}{t[i + 1] - t[i]}$$

- De unde putem scoate valoarea lui  $y[k]$ :

$$y[k] = x[i] + (x[i + 1] - x[i]) \cdot \frac{tt[k] - t[i]}{t[i + 1] - t[i]}$$



## INTERPOLATORUL LINIAR

Vom defini o funcție Python ce implementează metoda de interpolare liniară pentru creșterea frecvenței de eșantionare de la  $f_{s_1}$  la  $f_{s_2}$ . Funcția va avea ca intrări:

- $t$  – vectorul de timp al semnalului eșantionat cu  $f_{s_1}$

$t = \text{np.arange}(0, tf, 1/fs1)$

- $x$  – eșantioanele semnalului eșantionat cu  $f_{s_1}$

- $tt$  – vectorul de timp al semnalului eșantionat cu  $f_{s_2}$

$tt = \text{np.arange}(0, tf, 1/fs2)$

și ca ieșire  $y$  – eșantioanele semnalului eșantionat cu  $f_{s_2}$ .

$$y[k] = x[i] + (x[i + 1] - x[i]) \cdot \frac{tt[k] - t[i]}{t[i + 1] - t[i]}$$

### Funcție

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

def interpolate_linear(t, x, tt):
    N = len(t)
    NN = len(tt)
    y = np.zeros((NN,))

    for k in range(0, NN):
        for i in range(0, N - 1):
            if (t[i] <= tt[k] and tt[k] <= t[i + 1]) or i == N - 2:
                y[k] = x[i] + (x[i + 1] - x[i]) / (t[i + 1] - t[i]) * (tt[k] - t[i])
                break
    return y
```

**INTERPOLATORUL LINIAR**

$$y[k] = x[i] + (x[i+1] - x[i]) \cdot \frac{tt[k] - t[i]}{t[i+1] - t[i]}$$

**EXEMPLU DE UTILIZARE A FUNCȚIEI IMPLEMENTATE****main.py**

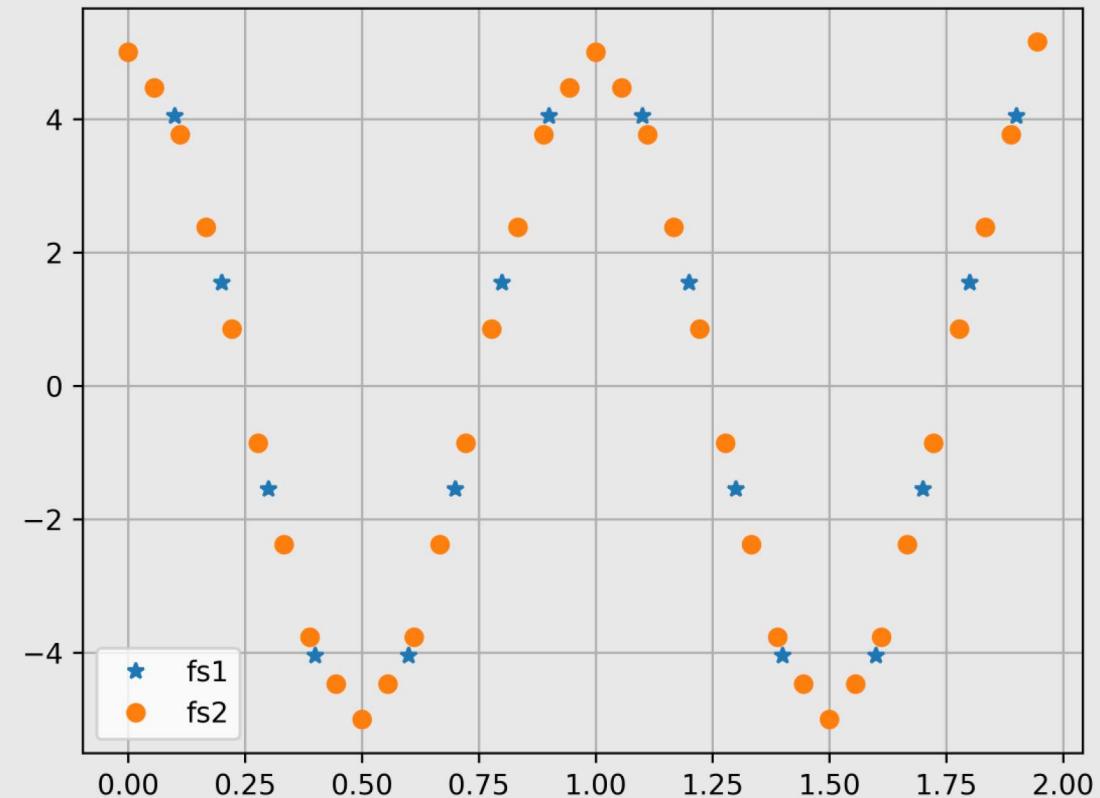
```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

def interpolate_linear(t, x, tt):
    ... # continutul functiei

tf = 2
fs1, fs2 = 10, 18

t = np.arange(0, tf, 1 / fs1)
x = 5 * np.sin(2 * np.pi * t + np.pi / 2)
tt = np.arange(0, tf, 1 / fs2)
y = interpolate_linear(t, x, tt)

plt.plot(t, x, "*", tt, y, 'o')
plt.grid()
plt.legend(["fs1", "fs2"])
plt.show()
```

**rezultat**

## INTERPOLATORUL LAGRANGE

### Teoremă

**Teorema interpolării:** Se dau  $N$  puncte distincte  $(t[0], x[0]) \dots (t[N - 1], x[N - 1])$ . Există o ecuație polinomială de gradul maxim  $N - 1$  care interpolează punctele date.

- Ecuația de interpolare polinomială în forma Lagrange se definește ca combinația liniară:

$$y[k] = \sum_{i=0}^{N-1} x[i] \cdot \ell(tt[k])$$

de ecuații polinomiale Lagrange:

$$\ell(tt[k]) = \prod_{m=0, m \neq i}^{N-1} \frac{tt[k] - t[m]}{t[i] - t[m]}$$

1. Introducere

2. Clasificarea  
semnalelor

3. Eșantionarea  
semnalelor

4. Cuantificarea  
semnalelor

Introducere

Clasificarea semnalelor

# Eșantionarea semnalelor

Cuantificarea semnalelor

1. Introducere

2. Clasificarea  
semnalelor

3. Eșantionarea  
semnalelor

4. Cuantificarea  
semnalelor

Introducere

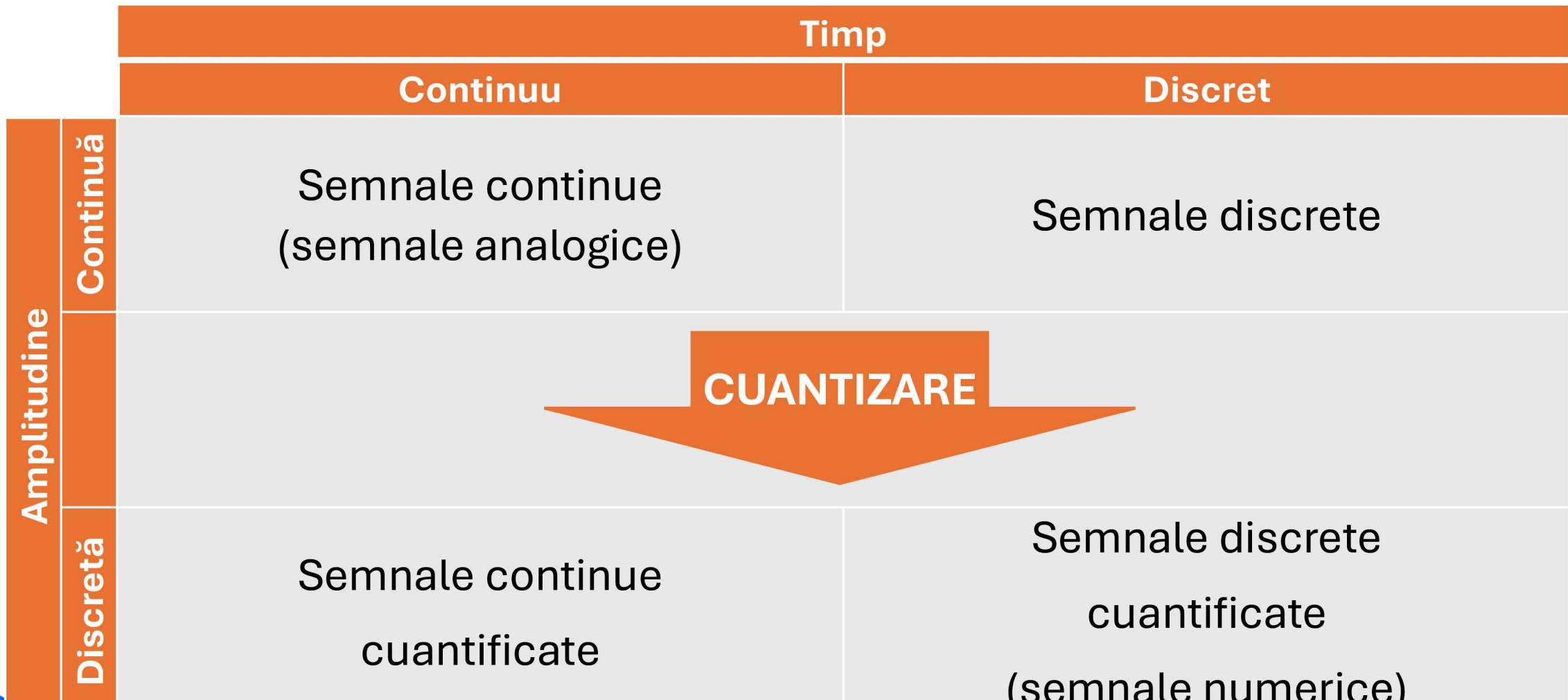
Clasificarea semnalelor

Eșantionarea semnalelor

# Cuantificarea semnalelor

**Definiție**

**Cuantizarea** reprezintă discretizarea în amplitudine a unui semnal cu amplitudine continuă.



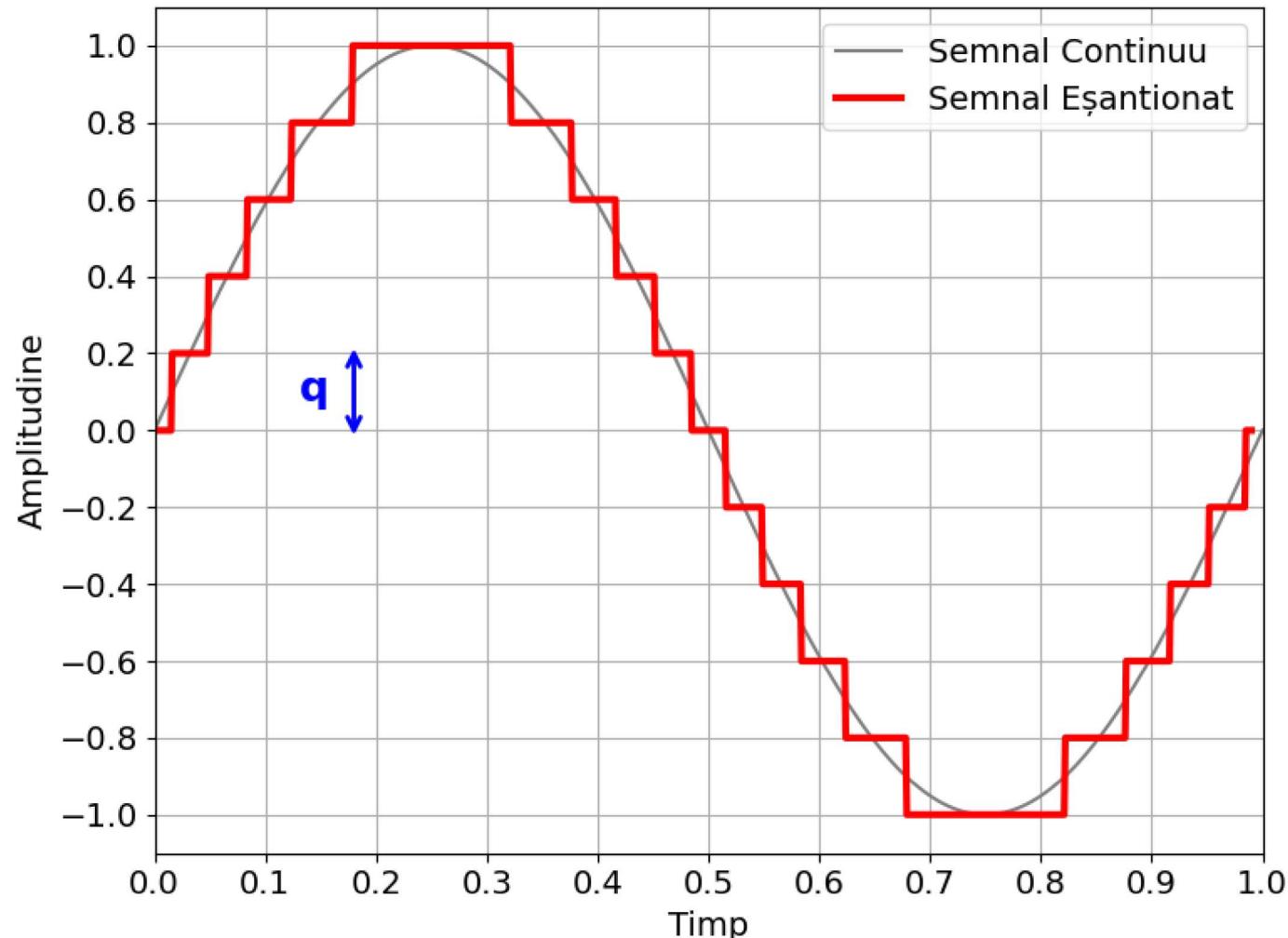
**Definiție**

**Cuantizarea** reprezintă discretizarea în amplitudine a unui semnal cu amplitudine continuă.

Prin cuantizare fiecărui moment de timp i se alocă o valoare discretă dintr-un set finit de valori

**Definiție**

Distanța dintre două valori consecutive din setul de valori se numește **pas de cuantizare** și se notează cu  $q$



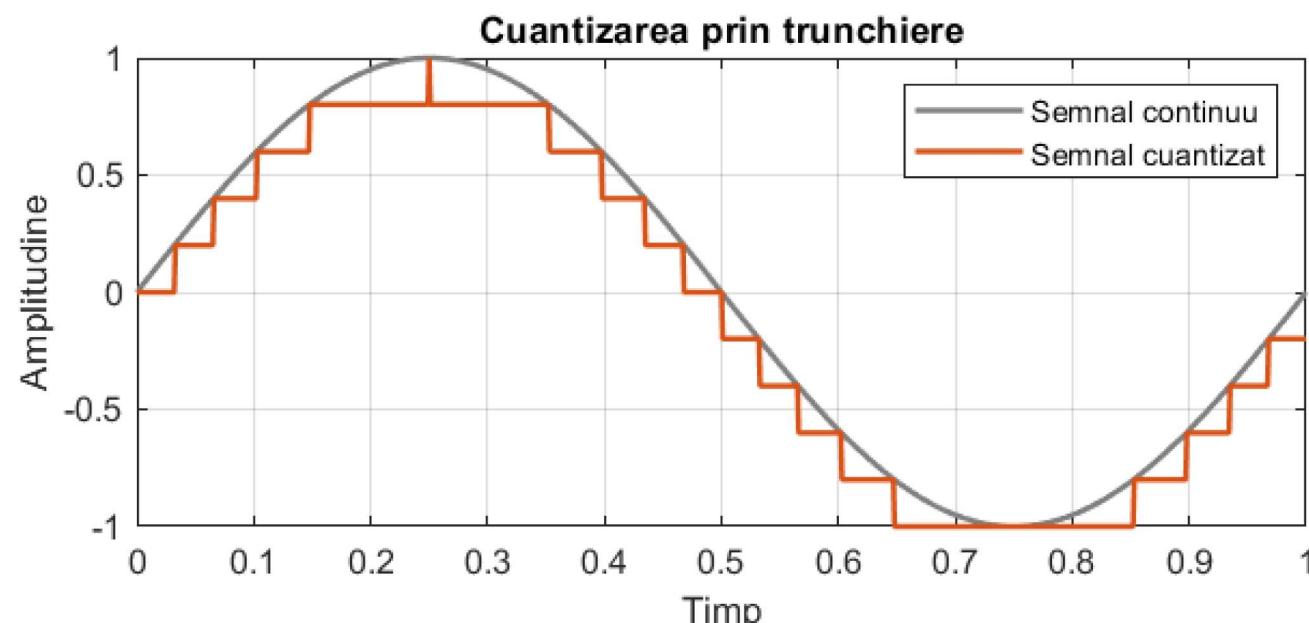
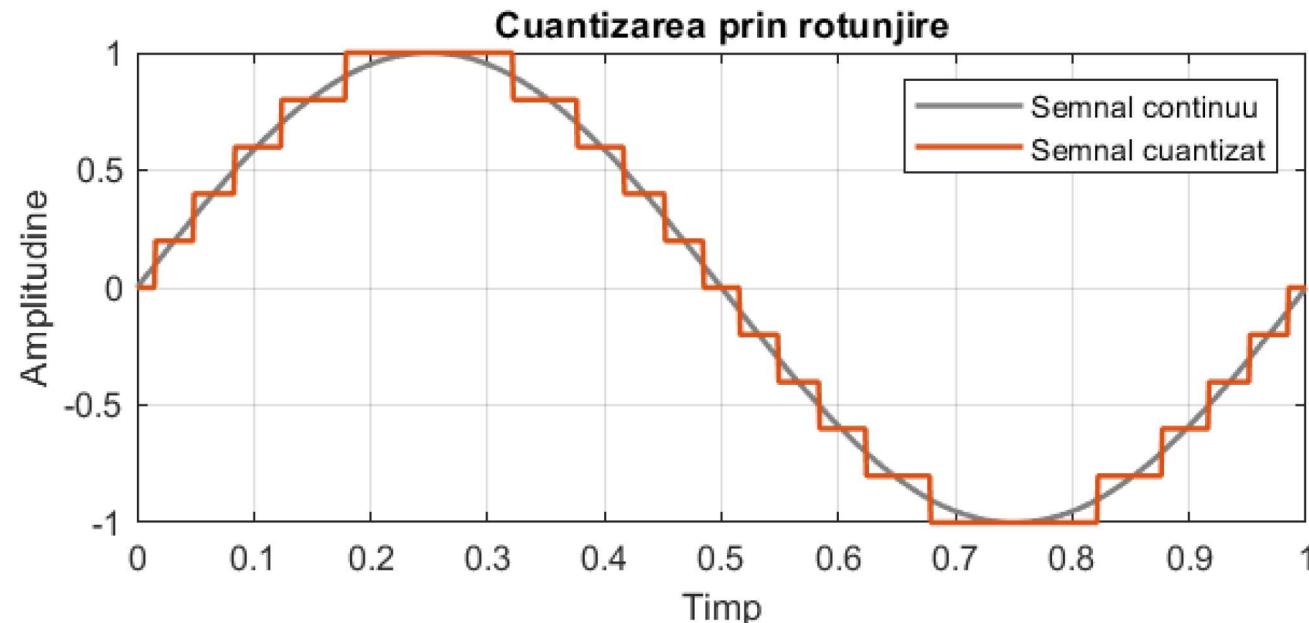
Cele mai folosite metode de cuantizare sunt:

- 1. Cuantizarea prin rotunjire** – valoarea discretă va fi cel mai apropiat nivel de cuantizare disponibil de valoarea reală

$$xc = np.round(x / q) * q$$

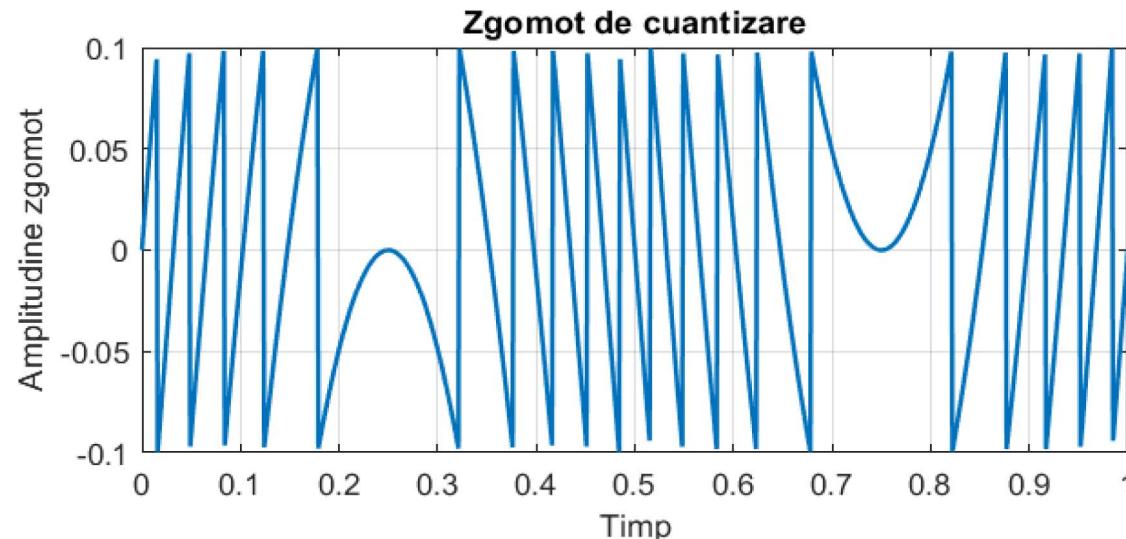
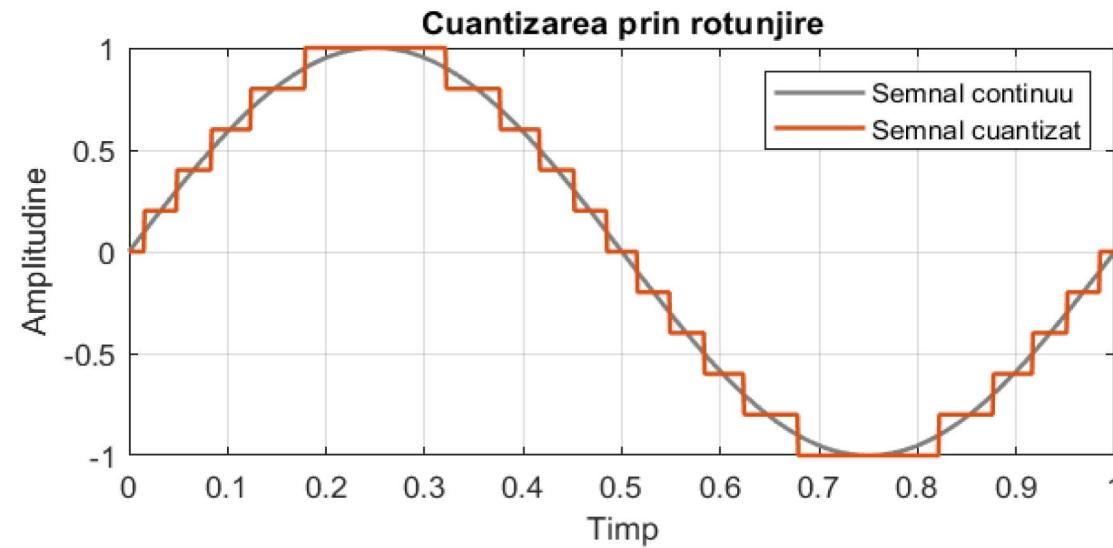
- 2. Cuantizarea prin trunchiere** – valoarea discretă va fi cel mai apropiat nivel de cuantizare disponibil valoric inferior valorii reale

$$xc = np.floor(x / q) * q$$



**Definiție**

**Zgomotul de cuantizare** este semnalul obținut făcând diferența dintre semnalul cuantizat și semnalul original:  $\varepsilon[t] = x_c[t] - x[t]$



Pentru a evalua zgomotul de cuantizare vom folosi **eroarea pătratică medie**:

$$\varepsilon_m = \frac{\sum_{t=1}^N \varepsilon[t]^2}{N}$$

Un eșantion cuantizat are o valoare dintr-un set finit de valori → putem descrie un eșantion precizând doar nivelul de cuantizare.

**EXEMPLU:** Se dă următoarele niveluri de cuantizare: {0, 0.5, 1, 1.5}

Valoare analogică $x(t)$	Valoare cuantizată prin rotunjire	Nivel de cuantizare	Nivel de cuantizare (binar)
$x(t) \leq 0.25$	0	Nivel 0	00
$0.25 < x(t) \leq 0.75$	0.5	Nivel 1	01
$0.75 < x(t) \leq 1.25$	1	Nivel 2	10
$1.25 < x(t)$	1.5	Nivel 3	11

- $N_q$  niveluri de cuantizare se pot reprezenta pe minim  $b = \lceil \log_2 N_q \rceil$  biți
- Având la dispoziție  $b$  biți, se pot reprezenta un număr maxim de  $N_q = 2^b$  niveluri de cuantizare

1. Introducere

2. Clasificarea  
semnalelor

3. Eșantionarea  
semnalelor

4. Cuantificarea  
semnalelor

Introducere

Clasificarea semnalelor

Eșantionarea semnalelor

# Cuantificarea semnalelor

1. Introducere

2. Clasificarea  
semnalelor

3. Eşantionarea  
semnalelor

4. Cuantificarea  
semnalelor

**Introducere**

**Clasificarea semnalelor**

**Eşantionarea semnalelor**

**Cuantificarea semnalelor**