

UNIVERSITÀ  
DEGLI STUDI  
DI PADOVA

Laboratorio 3  
Sistemi a tempo discreto



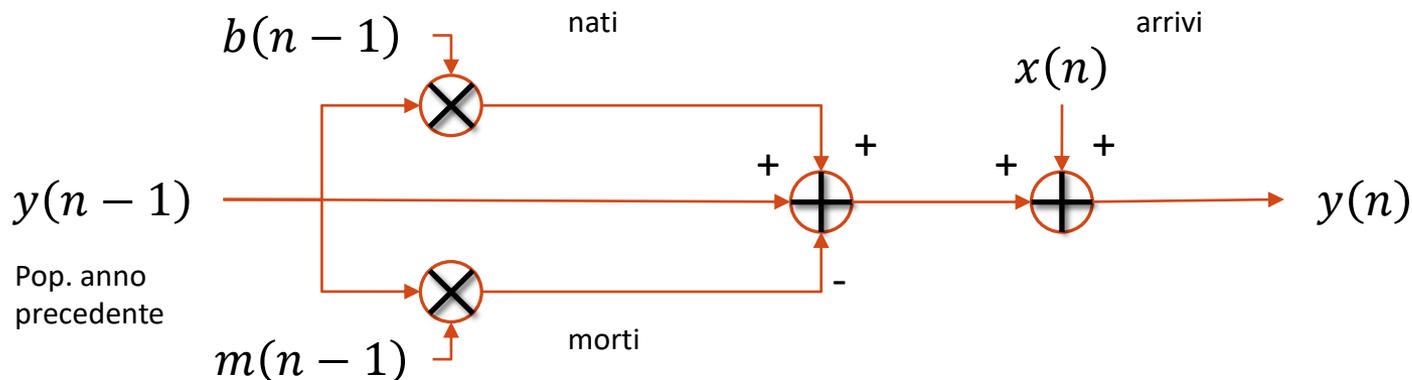
# Un sistema ecologico: ipotesi

Sia  $y(n)$  il numero di individui di una popolazione di una data specie nell'anno  $n$

Supponiamo di conoscere tale valore per  $n - 1$  (condizione iniziale)

Nell'anno seguente, la popolazione è ottenuta da quella dell'anno precedente con le modifiche seguenti:

- La natalità comporta un aumento di popolazione proporzionale a  $y(n - 1)$ . Il coefficiente di proporzionalità è il tasso di natalità  $b(n - 1)$
- La mortalità comporta una riduzione di popolazione proporzionale a  $y(n - 1)$ . Il coefficiente di proporzionalità è il tasso di mortalità  $m(n - 1)$
- La popolazione può aumentare se ci sono arrivi da un'altra popolazione:  $x(n)$
- Infine, per semplicità, **non imponiamo il vincolo che i valori di  $x$  e  $y$  debbano essere interi**



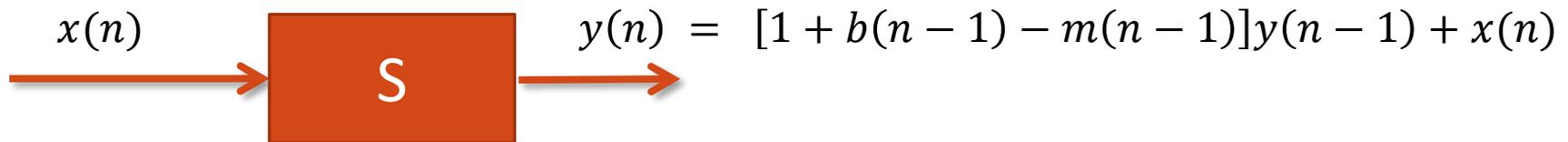


# Un sistema ecologico: modello

Dato quanto detto in precedenza, la popolazione all'anno  $n$  è descritta dalla seguente equazione:

$$y(n) = y(n-1) + b(n-1)y(n-1) - m(n-1)y(n-1) + x(n)$$

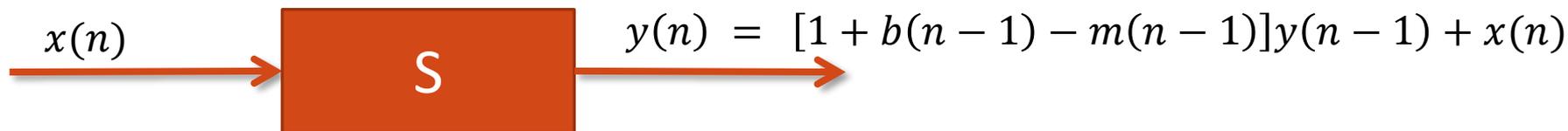
- Si noti che  $b(\cdot)$  e  $m(\cdot)$  sono segnali, ma agli effetti del sistema sono da considerare come parametri. Ugualmente considereremo le condizioni iniziali su  $y$ , per esempio i valori in  $n < 0$  come parametri<sup>1</sup>
- Tali parametri sono considerati **noti**
- Allora si può considerare un sistema con  $x(n)$  come ingresso e  $y(n)$  come uscita.



<sup>1</sup> La scelta di  $n = 0$  come momento in cui si «inizia» lo studio del sistema è arbitraria, ma semplifica la notazione. Per questo sistema, è sufficiente fissare il valore di  $y(-1)$ , mentre i valori precedenti non sono necessari. Come vedremo alla fine del corso, sistemi modellati da equazioni più complesse possono richiedere di fissare un numero maggiore di condizioni iniziali



# Un sistema ecologico: Ex 1 e 2



Il Sistema è definito dall'equazione precedente e dai parametri  $y(0), b(\cdot), m(\cdot)$

**Esercizio 1.** Dire se tale sistema è istantaneo o dinamico, lineare, tempo invariante.

**Esercizio 2.** Si consideri ora il caso in cui  $\forall n \in \mathbb{Z}, b(n) = B, m(n) = M$  e  $y(n) = 0 \forall n < 0$ . In altre parole,

$$y(n) = [1 + B - M]y(n-1) + x(n)$$

Notare che  $M < 1$  (non possono morire più individui di quanti ne esistevano l'anno prima)

Tale sistema è LTI. Provate a stabilirne stabilità e causalità. Se troppo difficile, cominciare a calcolare la risposta impulsiva ed usarla per rispondere.

$$h(0) = [1 + B - M]y(-1) + \delta(0) = \delta(0) = 1$$

$$h(1) = [1 + B - M]h(0) + \delta(1) = \dots$$

$$h(2) = [1 + B - M]h(1) + \delta(2) = \dots$$

...



# Un sistema ecologico: ex 3

**Esercizio 3.** Creare una funzione che, dati i parametri di sistema  $y_{\text{init}}$  ( $=y(1)$ ),  $M$ ,  $B$  ed il segnale d'ingresso  $x$ , restituisca un vettore contenente l'uscita  $y$  cioè la numerosità della popolazione  $y$  (della stessa lunghezza di  $x$ ).

Per semplicità, non imponiamo il vincolo che i valori di  $x$  e  $y$  debbano essere interi.

Osserviamo che in Matlab, il primo valore di un vettore è indicizzato da 1

Nota: salvare la funzione in un file con lo stesso nome della funzione e con estensione `.m`

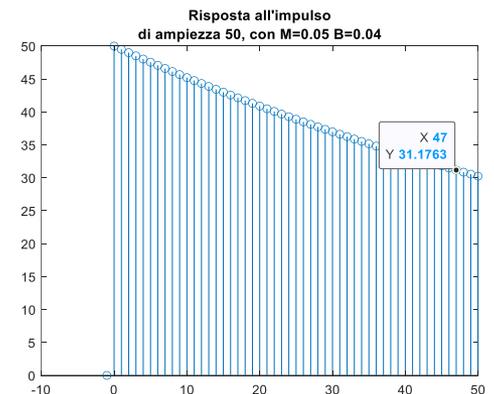
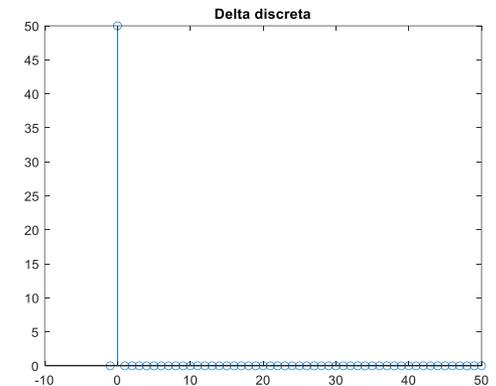
```
1 function y = popolazione(y_init, M, B, x)
2 %y=popolazione(y_init, M, B, x)
3 %Calcola l'andamento del numero y d'individui. Gli ingressi sono:
4 % - y_init: popolazione iniziale (all'istante 1)
5 % - M: tasso mortalità
6 % - B: tasso natalità
7 % - x: vettore ingresso individui esterni
8
9 % preparo il vettore di uscita: stessa dimensione di x, ma valori nulli
10 y = zeros(size(x));
11 % Inizializzazione del primo valore di y
12 % NB In Matlab l'indicizzazione dei vettori comincia da 1
13 y(1)=y_init;
14 % ciclo di aggiornamento
15 for n = 2:numel(y)
16     y(n) =           
17 end
18 |
```

# Un sistema ecologico: Ex 4

Usare tale funzione per valutare numericamente la risposta impulsiva. Cambiare i parametri e verificare la stabilità

Eseguite il codice  
mostrato

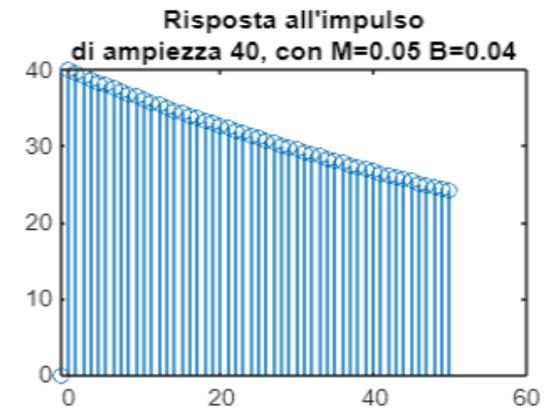
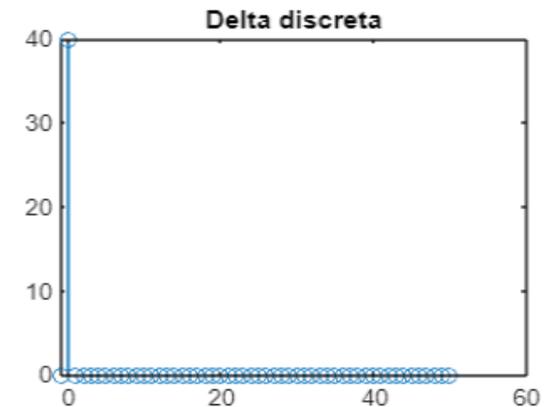
```
1 B = 0.04; % Tasso di natalità
2 M = 0.05; % Tasso di mortalità
3 ampiezza_impulso = 50; % Numero di arrivi nell'anno n=0
4 y_init = 0; % La popolazione è nulla prima dell'arrivo a n=0
5 anni = -1:50; % Consideriamo l'anno -1 con la condizione iniziale
6 delta = zeros(size(anni)); %
7 delta(2) = ampiezza_impulso; % l'anno 0 si trova in posizione 2
8 figure(1);
9 stem(anni,delta); % mostra la Delta discreta
10 title('Delta discreta');
11
12 h = popolazione(y_init,M,B,delta);
13 figure(2);
14 stem(anni,h);
15 title(sprintf(['Risposta all''impulso\n' ...
16 'di ampiezza %d, con M=%3.2f B=%3.2f'],...
17 | ampiezza_impulso,M,B));
```



# Un sistema ecologico: Ex 4

Dopo aver creato lo script, salvatelo come *live script* ed utilizzate degli slider per selezionare i valori dei 3 parametri. Ciò permette una visualizzazione più interattiva

```
1 % Tasso di natalità
2 B = 0.04  ;
3 % Tasso di mortalità
4 M = 0.05  ;
5 % Numero di arrivi nell'anno n=0
6 ampiezza_impulso = 40  ;
7 y_init = 0; % La popolazione è nulla prima dell'arrivo a n=0
8 anni = -1:50; % Consideriamo l'anno -1 con la condizione iniziale
9 delta = zeros(size(anni)); %
10 delta(2) = ampiezza_impulso; % l'anno 0 si trova in posizione 2
11 figure(1);
12 stem(anni,delta); % mostra la Delta discreta
13 title('Delta discreta');
14
15 h = popolazione(y_init,M,B,delta);
16 figure(2);
17 stem(anni,h);
18 title(sprintf(['Risposta all''impulso\n' ...
19 'di ampiezza %d, con M=%3.2f B=%3.2f'],...
20 ampiezza_impulso,M,B));
```





Per questo esercizio aprire il file `lti_denoising.mlx` e seguirne le indicazioni

## Esempio di LTI a tempo discreto

Consideriamo un problema di riduzione del rumore (denoising). Supponiamo di voler utilizzare un segnale  $x(n)$ , ma di avere accesso soltanto ad una versione "rumorosa" di tale segnale. Matematicamente, questo fenomeno è modellato come un segnale di disturbo additivo, detto "rumore bianco".

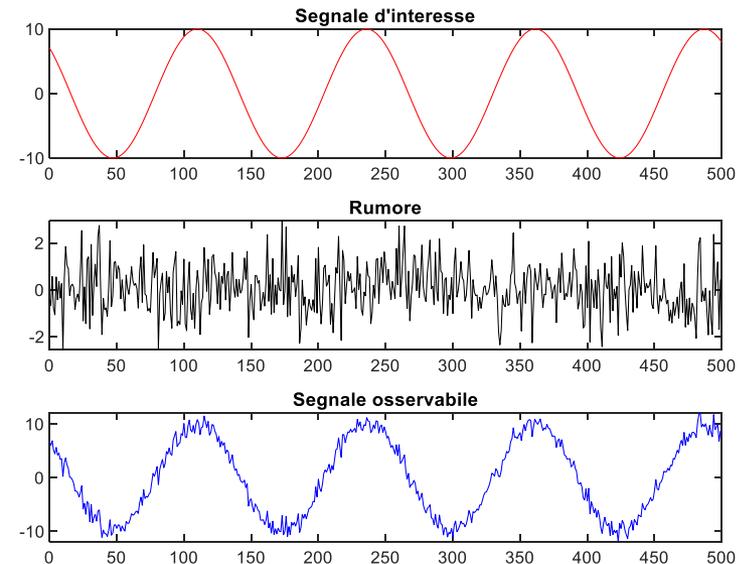
Possiamo quindi osservare  $y(n) = x(n) + r(n)$  dove  $r$  è il rumore e  $y$  è il segnale osservabile.

Consideriamo un esempio in cui  $x(n) = A \cos(\omega_0 n + \phi)$

In questo esempio considereremo un segnale a bassa frequenza:

$$\omega_0 \in \left(0, \frac{1}{10}\right)$$

```
close all; clear variables;  
min_n = 0; max_n= 500;  
n = min_n:max_n;  
Ax = 10;  
omega0 = 0.05  ;  
phi = pi/4;  
x = Ax*cos(omega0*n+phi);  
  
Ar = 1  ;  
r = Ar*randn(size(x)); % Segnale di disturbo
```





# Esercizio 5. Usare un LTI per ridurre il rumore

In questo esempio tentiamo di risolvere un *problema inverso*

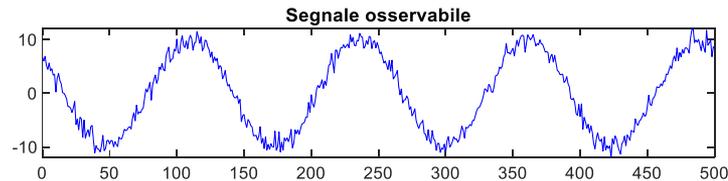
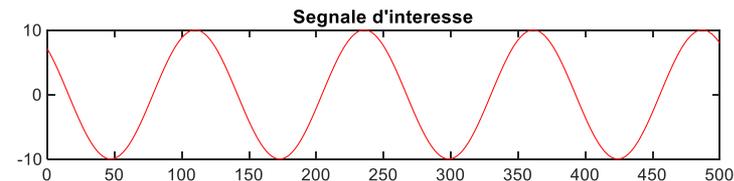
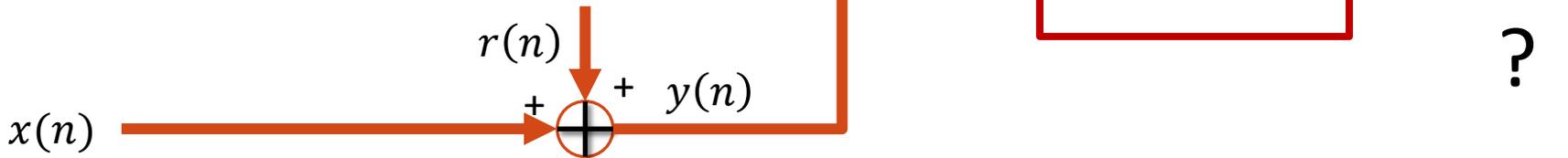
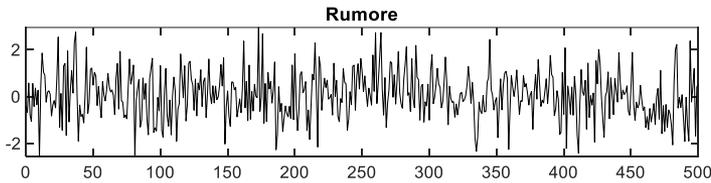
Conosciamo  $y$  e le caratteristiche del segnale utile e del disturbo, e vogliamo ricostruire il segnale utile

Si tratta quindi di *stimare*  $x$  nota una versione disturbata  $y$

Si noti che il modello matematico del disturbo *non* è un LTI

Ciononostante, utilizziamo un LTI per creare la stima  $\tilde{x}$  di  $x$

Vogliamo studiare gli effetti della parametrizzazione dell'LTI sulla qualità della stima





## Esercizio 5.1: Qualità del segnale

Come misura della qualità del segnale prendiamo la distanza  $\ell^2$  rispetto al segnale d'interesse  $x$

Per prima cosa calcolate la distanza tra  $x$  e  $y$

Decommentate e completate le righe 20 e 21

**Suggerimento.** Calcolate la differenza tra i due vettori; poi elevate al quadrato. Infine sommate tutti gli elementi con `sum` e calcolate la radice quadrata con `sqrt`

Cambiate i parametri del segnale e del rumore e verificate l'impatto sulla distanza

Questa misura di qualità è detta RMSE (Root Mean Square Error). Spesso si usa l'MSE (senza il calcolo della radice)



## Esercizio 5.2: Risposta del sistema

Il sistema usato per il denoising è una media mobile su  $2N + 1$  campioni

Questo equivale ad un LTI con RI e RF rispettivamente uguali a:

$$h(n) = \begin{cases} \frac{1}{2N+1} & \text{se } |n| \leq N \\ 0 & \text{se } |n| > N \end{cases}$$

$$\hat{h}(\omega) = \frac{1}{2N+1} \cdot \frac{\sin\left[\frac{2N+1}{2}\omega\right]}{\sin\left(\frac{\omega}{2}\right)}$$

Usare lo script fornito per tracciare la RI e la RF.

Osservare il valore di  $\hat{h}(\omega_0)$



## Esercizio 5.3: stima di $x$

Il sistema LTI è implementato dal codice seguente:

```
z=zeros(size(y));  
for m = N+1:(numel(x)-N)  
    z(m) = 1/(2*N+1) * sum(y(m-N:m+N));  
end
```

Giustificare i valori dei limiti del ciclo for

Questo ciclo implementa la convoluzione?

Completare la linea di codice 40: bisogna eliminare da z l'amplificazione o l'attenuazione del LTI



## Esercizio 5.4: Parametrizzazione del sistema

Fissare un valore di  $\omega_0$  e determinare empiricamente il valore di  $N$  che massimizza la qualità della stima (cioè minimizza la distanza tra  $x$  e  $\tilde{x}$ )

Notare che per calcolare la distanza tra i due vettori  $x$  e  $\tilde{x}$ , bisogna escludere i primi  $N + 1$  e gli ultimi  $N$  valori, per i quali non ci sono abbastanza campioni per calcolare la media

Trovare una spiegazione intuitiva del perché, al crescere di  $N$ , la distanza tra  $x$  e  $\tilde{x}$  prima decresce e poi torna a crescere (e poi decresce di nuovo etc.)

NB. La linea 40 va completata con  $x_{Tilde} = z/H(\omega_0)$  ;

**La scelta della media mobile è la migliore (tra tutti gli LTI) per effettuare il denoising?**