V.A.B.

Modellizzazione e controllo di un veicolo auto bilanciato A.A. 19/20 - Settembre 2020

Calegari Andrea – 1041183 Piffari Michele - 1040658

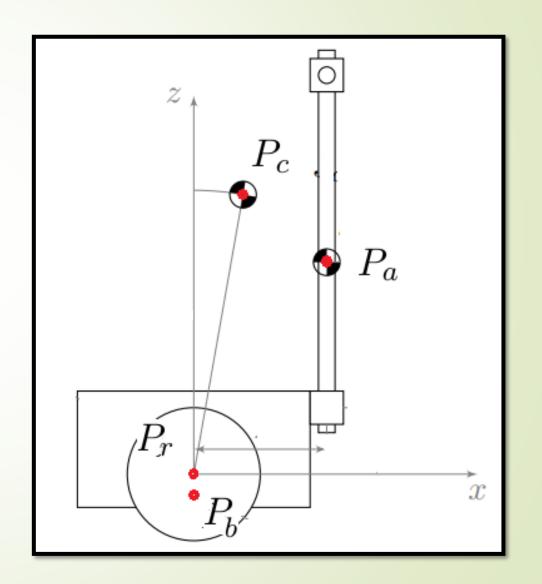


Lista dei contenuti

- Modellizzazione
- Equazioni del moto
- Linearizzazione
- Controllo
- Simulazione
- OPC-UA
- Xenomai

Modellizzazione – Componenti del V.A.B

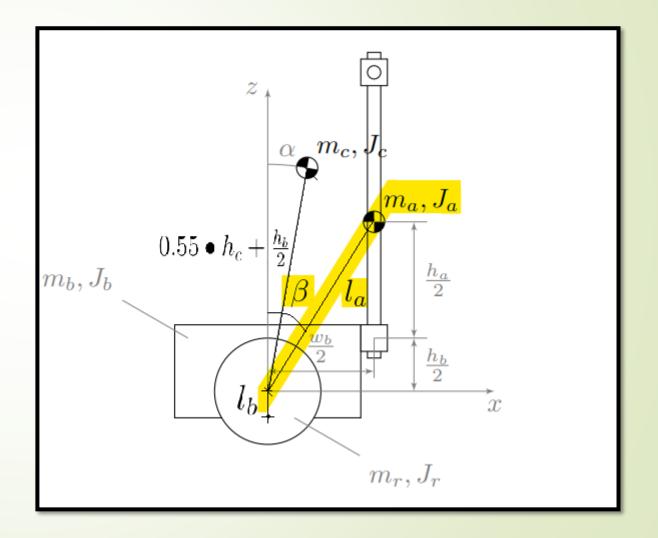
- ightharpoonup Asta $ightharpoonup P_a$
- Utente a bordo $\rightarrow P_c$
- ightharpoonup Chassis $ightharpoonup P_b$
- Ruota $\rightarrow P_r \rightarrow$ origine degli assi
- DOF:
 - Asta-Utente-Chassis →1 d.o.f.
 - $\blacksquare \theta$
 - ightharpoonup Ruota ightharpoonup 1 d.o.f.
 - $\phi \rightarrow \text{puro rotolamento}$



Modellizzazione – Asta

$$P_{a} = \begin{pmatrix} r \phi(t) + l_{a} \sin(\beta + \theta(t)) \\ l_{a} \cos(\beta + \theta(t)) \\ \theta(t) \end{pmatrix}$$

$$M_a = \begin{pmatrix} m_a & 0 & 0 \\ 0 & m_a & 0 \\ 0 & 0 & m_a l_a^2 + J_a \end{pmatrix}$$



Modellizzazione – Asta, Lagrangiana

$$T_a = \frac{1}{2} \frac{dP_a}{dt} M_a \left(\frac{dP_a}{dt}\right)^T$$

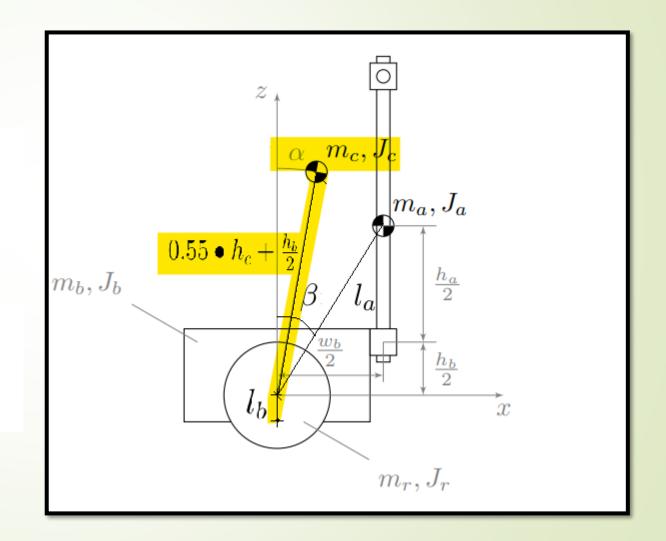
$$U_a = gM_a l_a \cos(\beta + \theta(t))$$

$$L_a = T_a - U_a$$

Modellizzazione – Uomo

$$P_{c} = \begin{pmatrix} r \phi(t) + l_{c} \sin(\alpha + \theta(t)) \\ l_{c} \cos(\alpha + \theta(t)) \\ \alpha + \theta(t) \end{pmatrix}$$

$$M_c = \begin{pmatrix} m_c & 0 & 0 \\ 0 & m_c & 0 \\ 0 & 0 & m_c l_c^2 + J_c \end{pmatrix}$$



Modellizzazione – Uomo, Jc

- $M_c = 70 \ kg = 2.20462 * 70 \ lb$
- $h_c = 177 \ cm = altezza \ [cm]$



Modellizzazione – Uomo, Lagrangiana

$$T_c = \frac{1}{2} \frac{dP_c}{dt} M_c \left(\frac{dP_c}{dt}\right)^T$$

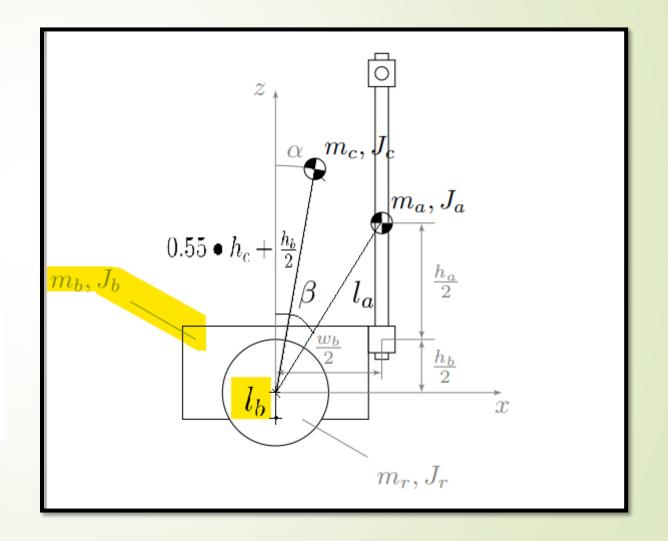
$$U_c = gM_cl_c\cos(\alpha + \theta(t))$$

$$L_c = T_c - U_c$$

Modellizzazione – Chassis

$$P_{b} = \begin{pmatrix} r \phi(t) - l_{b} \sin(\theta(t)) \\ -l_{b} \cos(\theta(t)) \\ \theta(t) \end{pmatrix}$$

$$M_b = \begin{pmatrix} m_b & 0 & 0 \\ 0 & m_b & 0 \\ 0 & 0 & m_b l_b^2 + J_b \end{pmatrix}$$



Modellizzazione - Chassis, Lagrangiana

$$T_b = \frac{1}{2} \frac{dP_b}{dt} M_b \left(\frac{dP_b}{dt}\right)^T$$

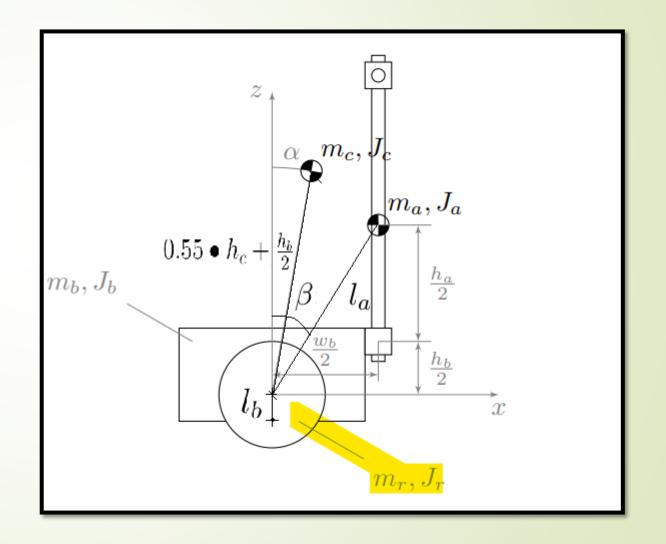
$$U_b = -gM_b l_b \cos(\theta(t))$$

$$L_b = T_b - U_b$$

Modellizzazione – Ruota

$$P_{r} = \begin{pmatrix} r \phi(t) \\ 0 \\ \phi(t) \end{pmatrix}$$

$$M_r = \left(\begin{array}{ccc} m_r & 0 & 0 \\ 0 & m_r & 0 \\ 0 & 0 & J_r \end{array} \right)$$



Modellizzazione – Ruota, Lagrangiana

$$T_r = \frac{1}{2} \frac{dP_r}{dt} M_r \left(\frac{dP_r}{dt}\right)^T$$

$$U_r = 0$$

$$L_r = T_r$$

Equazioni del moto, sistema

$$\begin{cases} L = L_a + L_b + L_c + 2 * L_r \\ \frac{d}{dt} \left(\frac{\partial}{\partial \dot{\phi}} L \right) - \frac{\partial}{\partial \phi} L = \frac{C_m}{\tau} \\ \frac{d}{dt} \left(\frac{\partial}{\partial \dot{\theta}} L \right) - \frac{\partial}{\partial \theta} L = -2 * C_m \end{cases}$$

Dove il rapporto di trasmissione τ è dato da:

$$\tau = \tau_1 * \tau_2 = 0.1 * \frac{Z_{in}}{Z_{out}} = 0.1 * \frac{22}{26} = 0.085$$

Equazioni del moto, sistema

$$\begin{bmatrix} M_1 & M_2 \\ M_3 & M_4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \theta \\ \ddot{\theta} \end{bmatrix} = -\begin{bmatrix} -l_a m_a r sin(\beta + \theta(t))\theta^2 + l_b m_b r sin(\theta(t))\theta^2 - l_c m_c r sin(\alpha + \theta(t))\theta^2 \\ -g(l_c m_c \cos(\alpha + \theta(t)) + l_a m_a \sin(\beta + \theta(t)) - l_b m_b \sin(\theta(t)))\theta - l_a m_a r sin(\beta + \theta(t))\theta \dot{\phi} + l_b m_b r sin(\theta(t))\theta \dot{\phi} - l_c m_c r sin(\alpha + \theta(t))\theta \dot{\phi} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \frac{C_m}{\tau} \\ -2C_m \end{bmatrix}$$

$$M_1 = l_a m_a r \cos(\beta + \theta(t)) - l_b m_b r \cos(\theta(t)) + l_c m_c r \cos(\alpha + \theta(t))$$

$$M_2 = 2m_r r^2 + 2J_r + m_a r^2 + m_b r^2 + m_c r^2$$

$$M_3 = J_a + J_b + J_c + 2l_a^2 m_a + 2l_b^2 m_b + 2l_c^2 m_b$$

$$M_4 = l_a m_a r \cos(\beta + \theta(t)) - l_b m_b r \cos(\theta(t)) + l_c m_c r \cos(\alpha + \theta(t))$$

Equazioni del moto, soluzioni?

$$\begin{cases} \ddot{\phi} = f_{\phi}(M_c, C_m, \theta, \dot{\theta}) \\ \ddot{\theta} = f_{\theta}(M_c, C_m, \theta, \dot{\theta}) \end{cases}$$

matlabFunction($\ddot{\phi}$,'File','phi_secondo'); matlabFunction($\ddot{\theta}$,'File','theta_secondo');

Le equazioni così ottenute saranno la base di partenze in due step successivi:

- Linearizzazione
- Applicazione del controllore al sistema reale

Linearizzazione, definizione dello stato

$$x = \begin{bmatrix} x_1 \to \phi \\ x_2 \to \dot{\phi} \\ x_3 \to \theta \\ x_4 \to \dot{\theta} \end{bmatrix}$$

$$\begin{cases}
\mathbf{f_1} \to \dot{x_1}(t) = \dot{\phi} = x_2(t) = 0 \text{ (poichè all'equilibrio)} \\
\mathbf{f_2} \to \dot{x_2}(t) = \ddot{\phi} \\
\mathbf{f_3} \to \dot{x_3}(t) = \dot{\theta} = x_4(t) = 0 \text{ (poichè all'equilibrio)} \\
\mathbf{f_4} \to \dot{x_4}(t) = \ddot{\theta} \\
\mathbf{g_1} \to y_1(t) = \phi = x_1 \\
\mathbf{g_2} \to y_2(t) = \dot{\phi} = x_2 \\
\mathbf{g_3} \to y_3(t) = \theta = x_3 \\
\mathbf{g_4} \to y_4(t) = \dot{\theta} = x_4
\end{cases}$$

Linearizzazione, matrici di stato

$$\begin{cases} x(k+1) = Ax(k) + Bu(k) \\ y(k) = Cx(k) \end{cases}$$

$$A = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1}{\partial x_2} & \frac{\partial f_1}{\partial x_3} & \frac{\partial f_1}{\partial x_4} \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1} & \frac{\partial f_2}{\partial x_2} & \frac{\partial f_2}{\partial x_3} & \frac{\partial f_2}{\partial x_4} \\ \frac{\partial f_3}{\partial x_1} & \frac{\partial f_3}{\partial x_2} & \frac{\partial f_3}{\partial x_3} & \frac{\partial f_3}{\partial x_4} \\ \frac{\partial f_4}{\partial x_1} & \frac{\partial f_4}{\partial x_2} & \frac{\partial f_4}{\partial x_3} & \frac{\partial f_4}{\partial x_4} \end{bmatrix}$$

$$B = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial u} \\ \frac{\partial f_2}{\partial u} \\ \frac{\partial f_3}{\partial u} \\ \frac{\partial f_4}{\partial u} \end{bmatrix} \quad C = \begin{bmatrix} \frac{\partial g_1}{\partial x_1} & \frac{\partial g_1}{\partial x_2} & \frac{\partial g_1}{\partial x_2} & \frac{\partial g_1}{\partial x_3} & \frac{\partial g_1}{\partial x_4} \\ \frac{\partial g_2}{\partial x_1} & \frac{\partial g_2}{\partial x_2} & \frac{\partial g_2}{\partial x_2} & \frac{\partial g_2}{\partial x_3} & \frac{\partial g_2}{\partial x_4} \\ \frac{\partial g_3}{\partial x_1} & \frac{\partial g_3}{\partial x_2} & \frac{\partial g_3}{\partial x_2} & \frac{\partial g_3}{\partial x_3} & \frac{\partial g_3}{\partial x_4} \\ \frac{\partial g_4}{\partial x_1} & \frac{\partial g_4}{\partial x_2} & \frac{\partial g_4}{\partial x_2} & \frac{\partial g_4}{\partial x_3} & \frac{\partial g_4}{\partial x_4} \end{bmatrix}$$

$$D = \begin{bmatrix} \frac{\partial g_1}{\partial u} \\ \frac{\partial g_2}{\partial u} \\ \frac{\partial g_3}{\partial u} \\ \frac{\partial g_4}{\partial u} \end{bmatrix}$$

Linearizzazione, equilibrio

$$\ddot{\theta} = f_{\theta}(m_c, C_m, \theta, \dot{\theta}) = 0$$



 $\theta_1=-0.0117 o ext{equilibrio}$ equilibrio instabile $\theta_2=3.1298 o ext{equilibrio}$ equilibrio stabile (ma non utile ai fini del controllo)

Si andrà a linearizzare intorno all' equilibrio instabile

Linearizzazione, matrici di stato

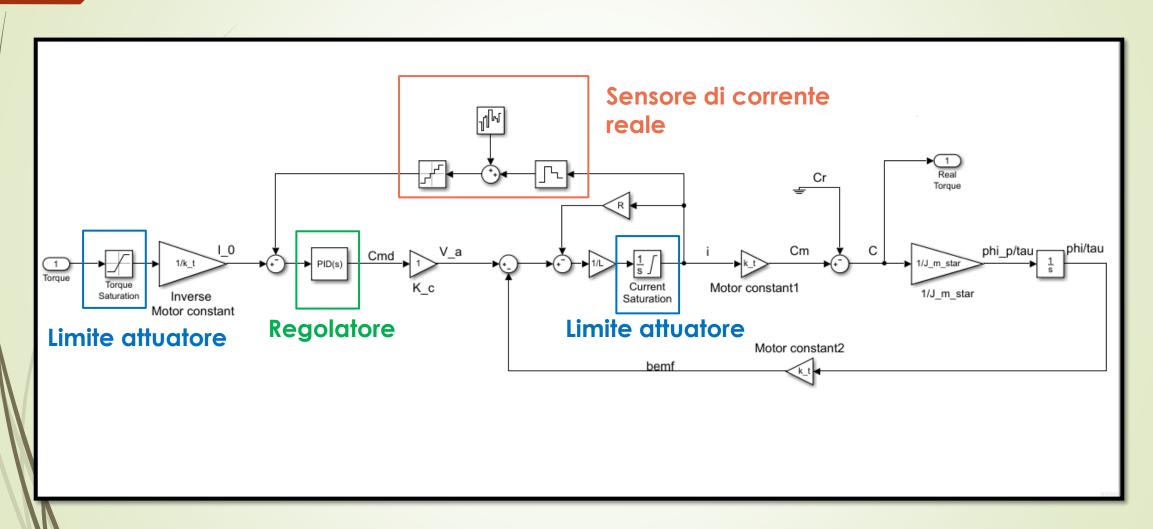
$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -15.2286 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 5.4392 & 0 \end{bmatrix} \qquad B = \begin{bmatrix} 0 \\ 2.7498 \\ 0 \\ -0.2612 \end{bmatrix}$$

$$B = \begin{bmatrix} 0 \\ 2.7498 \\ 0 \\ -0.2612 \end{bmatrix}$$

$$C = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$D = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

Motore, modello



Motore, regolatore

$$\frac{\tau_{em}}{\tau_e} = \frac{\frac{J_m + J_r \tau^2}{K^2}}{\frac{L_a}{R_a}} = \frac{0.0183 \, s}{1.22 \cdot 10^{-3} s} \gg 4 \ \, \rightarrow \text{per garantire che } \tau_{em} \gg 4 \tau_e$$
 così da poter apportare semplificazioni nei poli

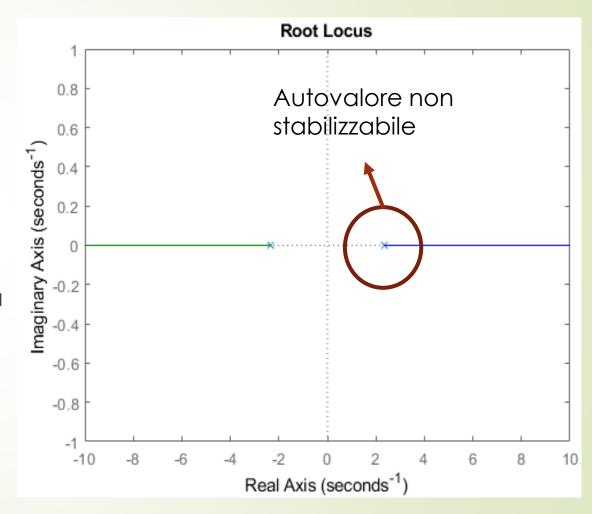
Utilizzo un PI come regolatore

$$R(s) = k_{gi} \left(1 + \frac{1}{s\tau_e} \right) = 2\pi f_c \tau_e R \left(1 + \frac{1}{s\tau_e} \right)$$

$$\text{dove } f_c = 1000 \, Hz$$

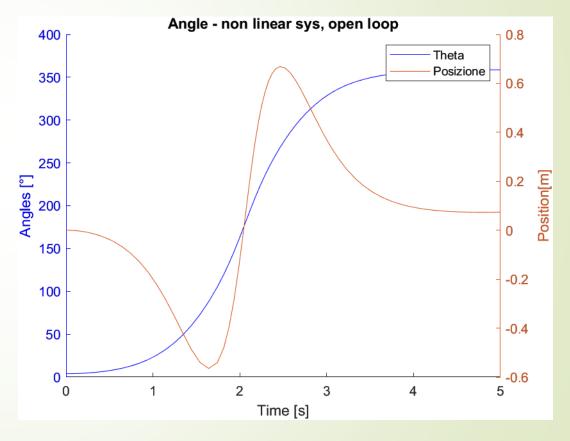
Controllo, analisi preliminari

- Per verificare la bontà della modellizzazione fatta fino a questo punto, abbiamo verificato l'instabilità del sistema senza controllo
- Dalla teoria sappiamo che se la matrice A del sistema presenta almeno un autovalore con parte reale strettamente positiva, il sistema è instabile
- ightharpoonup Comando Matlab: eig(A)



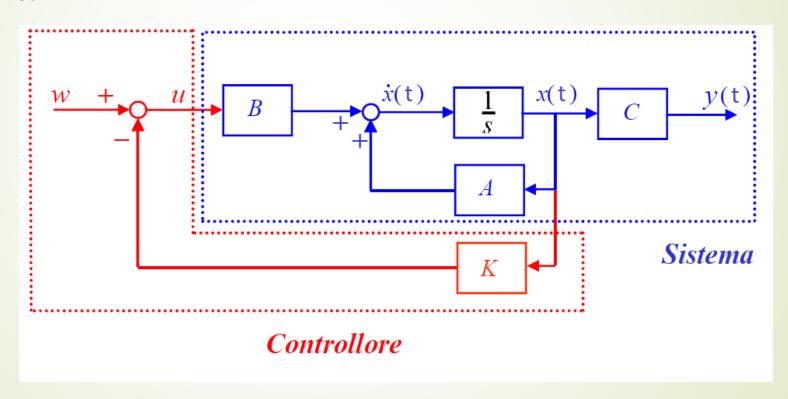
Controllo, analisi preliminari

- Comportamento del sistema non linearizzato
- Il V.A.B. compie un giro completo su sé stesso: questo sarebbe fisicamente impossibile per
 - Presenza di una superficie su cui appoggia;
 - Presenza di attriti che limitano il movimento, non permettendogli di completare l'oscillazione;
- Quindi, come è logico che sia, si rende necessario l'inserimento di un controllore.



Definizione del controllore, pole placement

- Operazione eseguita sul sistema linearizzato
- $ightharpoonup A_{cl} = A BK = matrice di stato in anello chiuso$



Controllo, retroazione dello stato

- La retroazione dello stato ci permette di posizionare i poli del sistema e quindi di imporre al sistema la dinamica a nostro piacimento;
- Coppie di poli distanziate in frequenza di una decade;
- Il polo più veloce (0.2 Hz) è stato assegnato alla parte di controllo dell'angolo θ, essendo che si preferisce raggiungere il più velocemente possibile l'equilibrio dello chassis, piuttosto che la posizione spaziale desiderata per il V.A.B. stesso;
- La frequenza dei poli è stata posizionata anche tenendo conto dei limiti di coppia imposti dai motori (che presentano appunto una corrente limitata);

Controllo, pole placement

- Lo smorzamento scelto è stato di: $\xi = 0.7$
- Le frequenze scelte sono le seguenti:

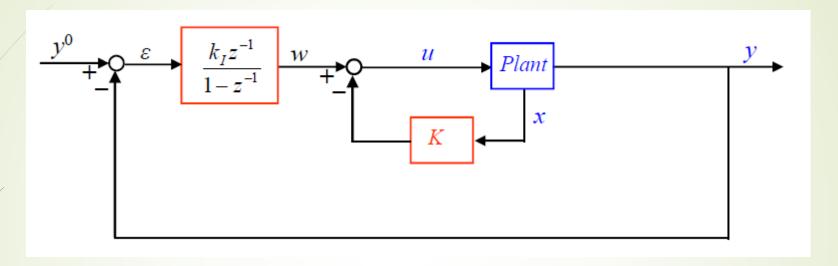
$$f_{\theta} = 0.2 \, Hz$$
 Pole_{\theta} = $\begin{pmatrix} -0.8796 + 0.8974i \\ -0.8796 - 0.8974i \end{pmatrix}$

$$f_{\phi} = 0.02 \, Hz$$
 Pole _{ϕ} = $\begin{pmatrix} -0.0880 + 0.0897i \\ -0.0880 - 0.0897i \end{pmatrix}$

Per individuare il vettore dei pesi K, è stato sfruttato il comando place di Matlab, che ha dato come risultato i seguenti valori:

$$K = \begin{bmatrix} -0.0023 & -0.0278 & -28.1397 & -7.7022 \end{bmatrix}$$

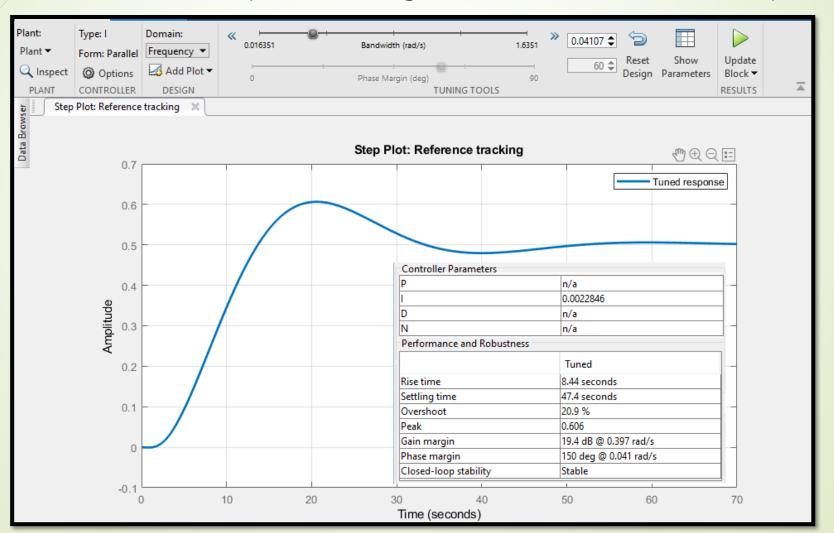
Controllo, integratore



$$\begin{cases} x(k+1) = Ax(k) + Bu(k) \\ x_I(k+1) = x_I(k) + \epsilon(k) \\ u(k) = -Kx(k) + K_I x_I(k) \end{cases}$$

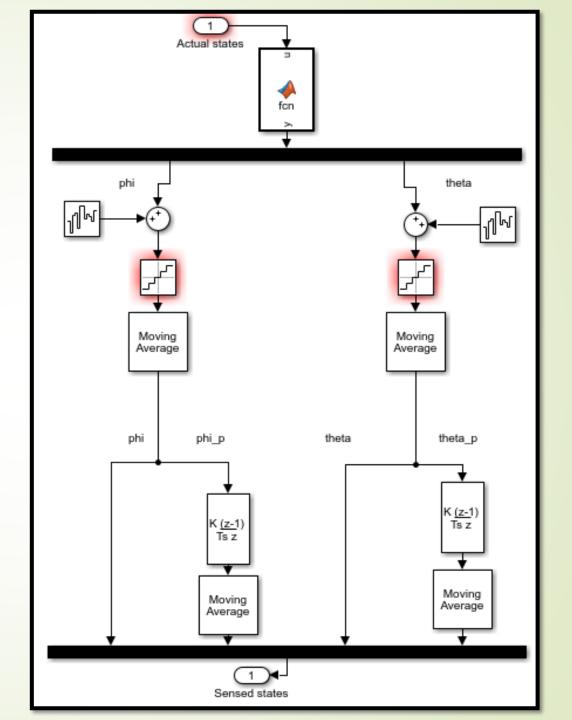
Controllo, posizionamento dell'integratore

Posizionamento polo dell'integratore tramite il tool di Matlab per il tuning;

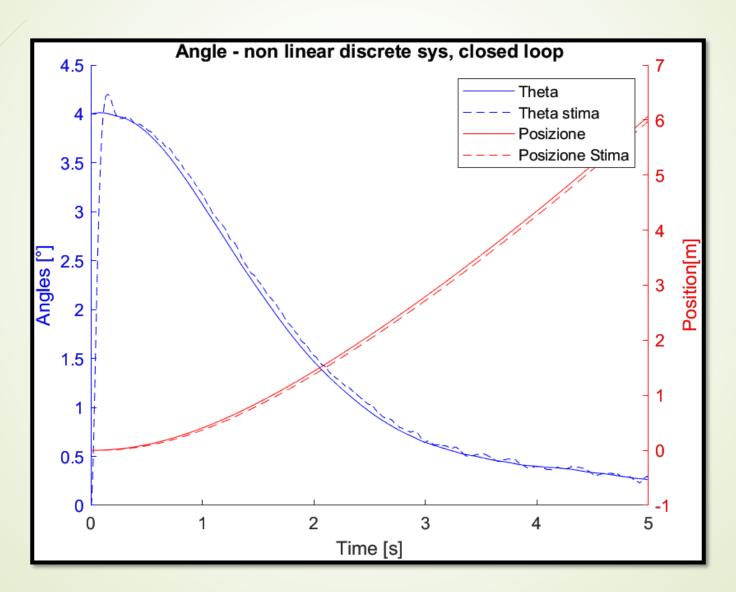


Sensori, moving average

- ★ Facilità di implementazione lato codice
- ↑ Semplicità di progettazione del filtro
- → Ritardo nell'uscita
- Lentezza nell'andare a regime

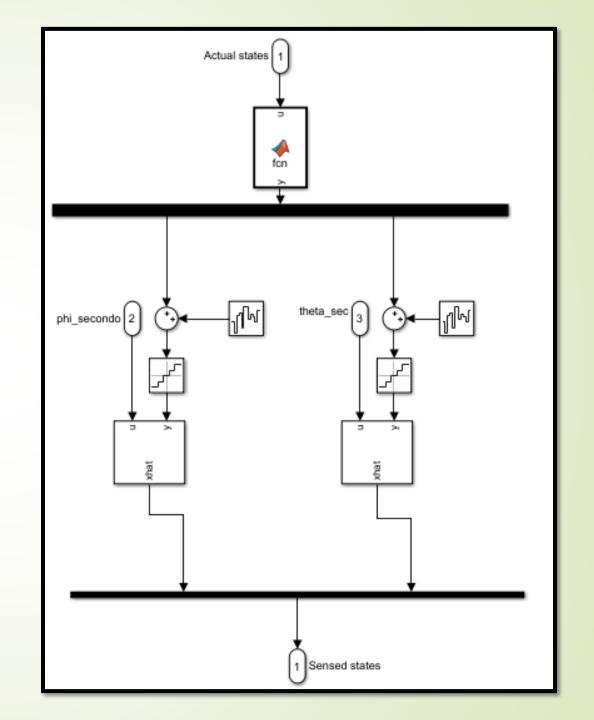


Sensori, moving average result



Sensori, filtro di Kalman

- ↑ Strumento potente
- ↑ Molto più robusto
- Ya a regime velocemente
- → Tuning del rumore
- ↓ Identificazione delle matrici A, B, C



Sensori, sistema dinamico del filtro

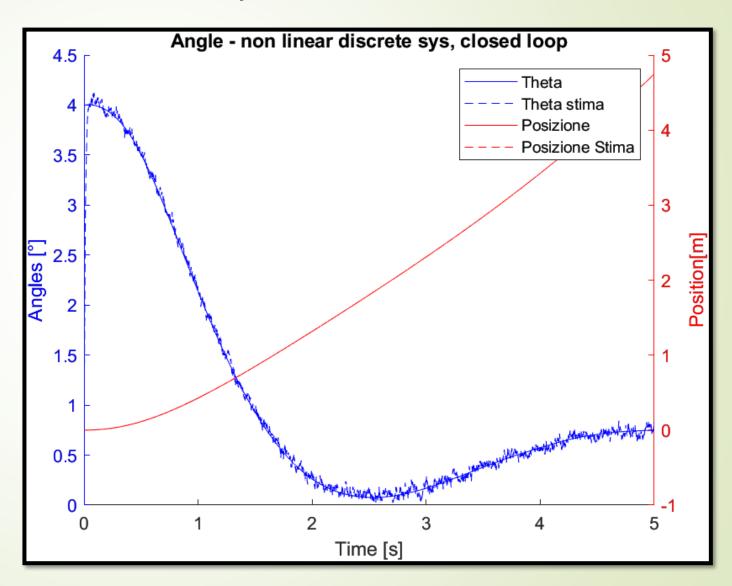
$$\begin{cases} x(t+1) = x(t) + v(t)\Delta t + \frac{1}{2}\Delta t^2 a(t) \\ v(t+1) = v(t) + a(t)\Delta t \\ a(t) = u(t) \end{cases}$$

$$A = \begin{bmatrix} 1 & \Delta t \\ 0 & 1 \end{bmatrix}, B = \begin{bmatrix} \frac{1}{2}\Delta t^2 \\ \Delta t \end{bmatrix}, C = \begin{bmatrix} 1 & 0 \end{bmatrix}$$

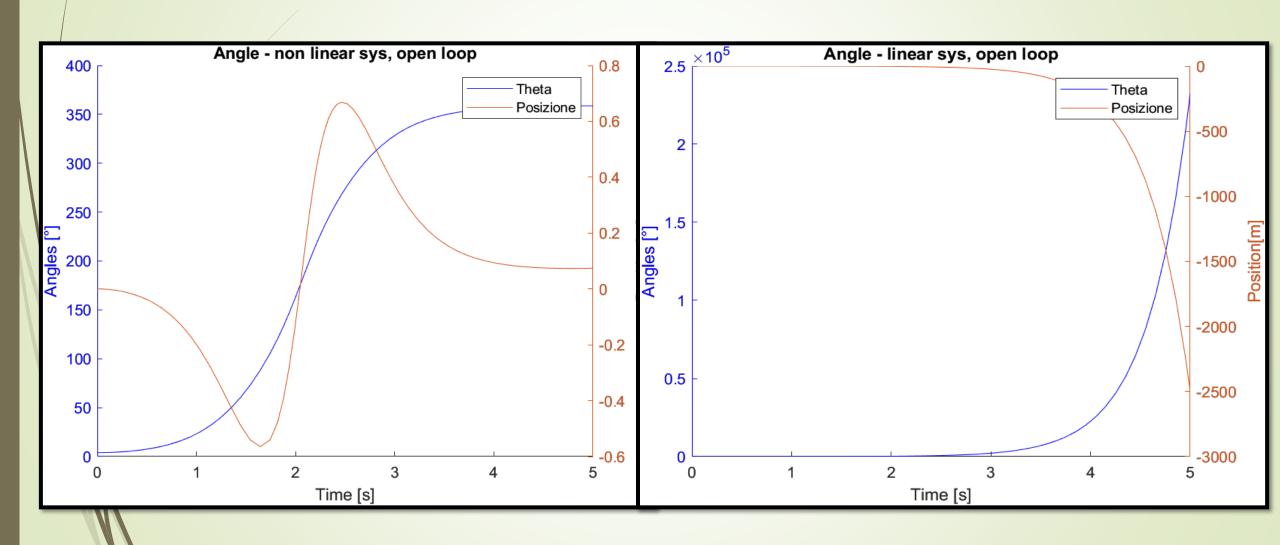
$$stato = \tilde{x} = \begin{bmatrix} x \\ v \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} posizione \\ velocit \grave{a} \end{bmatrix}$$

Sensori, Kalman output

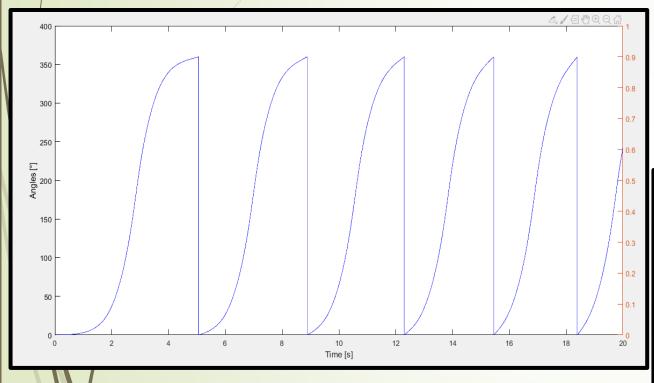
Stima dei parametri del rumore tramite trial and error



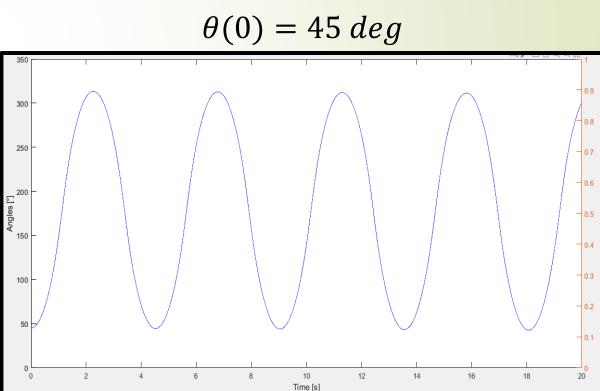
Simulazione, open loop



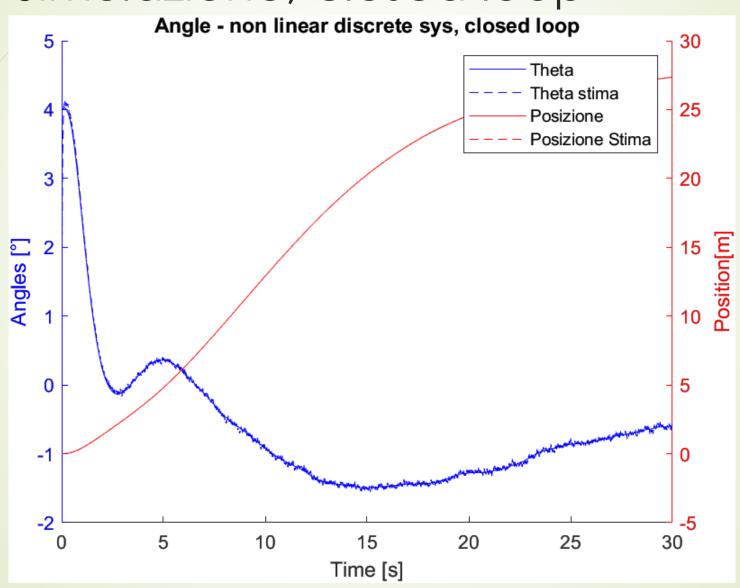
Simulazione, open loop con posizioni di partenza differenti



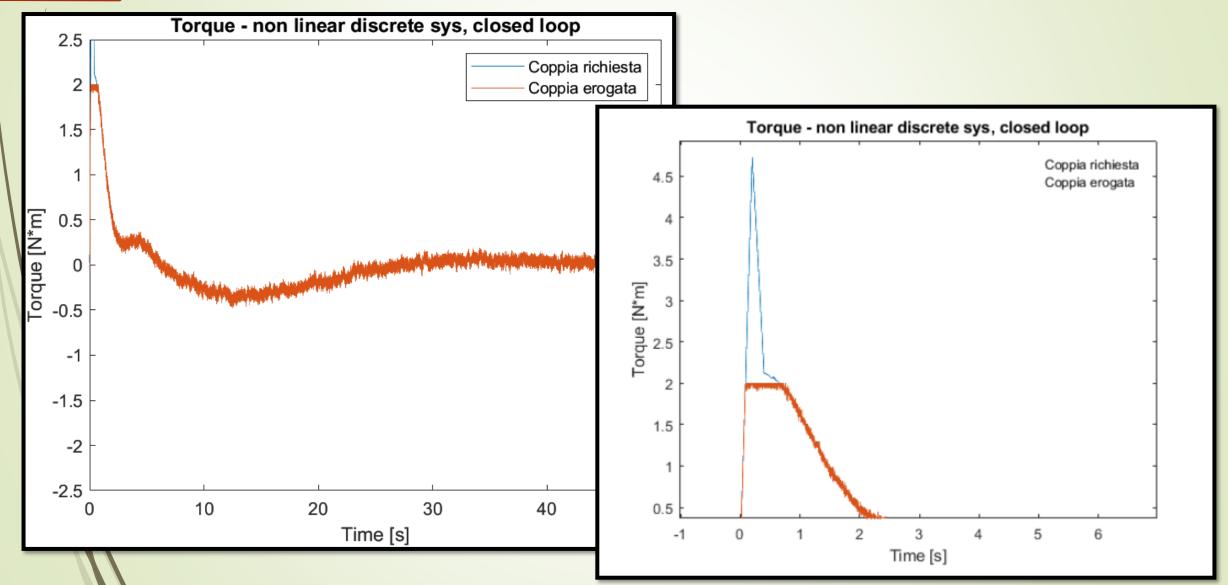
$$\theta(0) = 0 deg$$



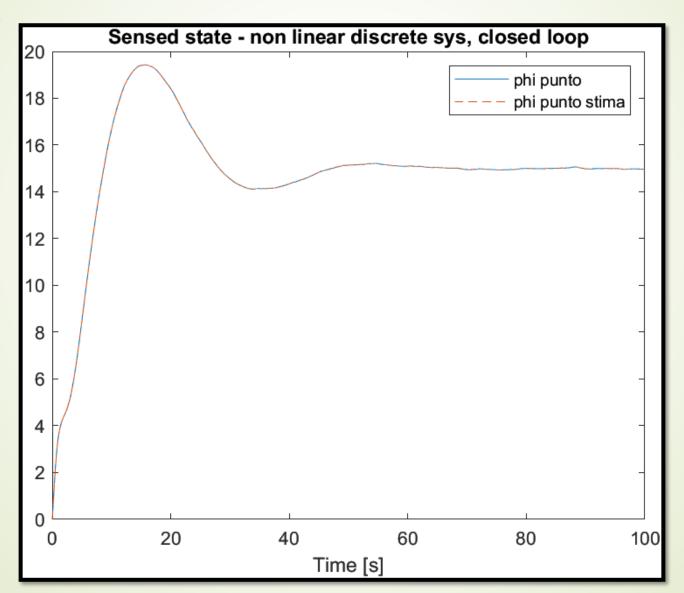
Simulazione, closed loop



Simulazione, coppia



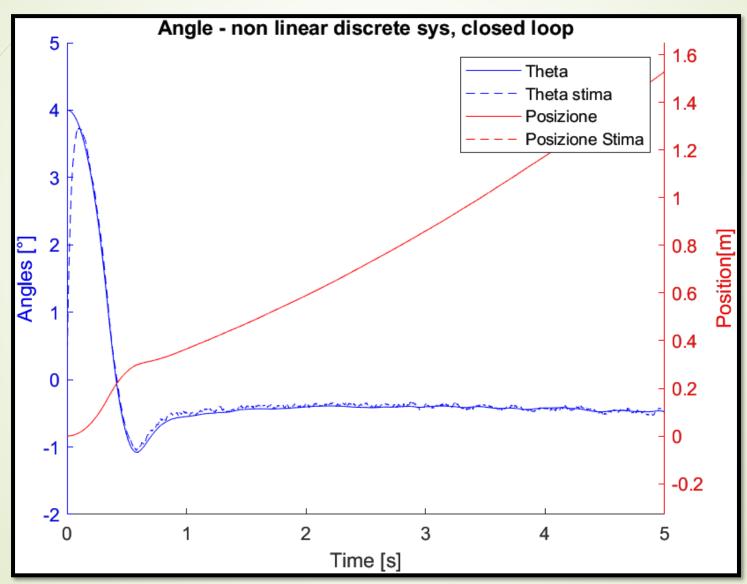
Simulazione, set point in velocità



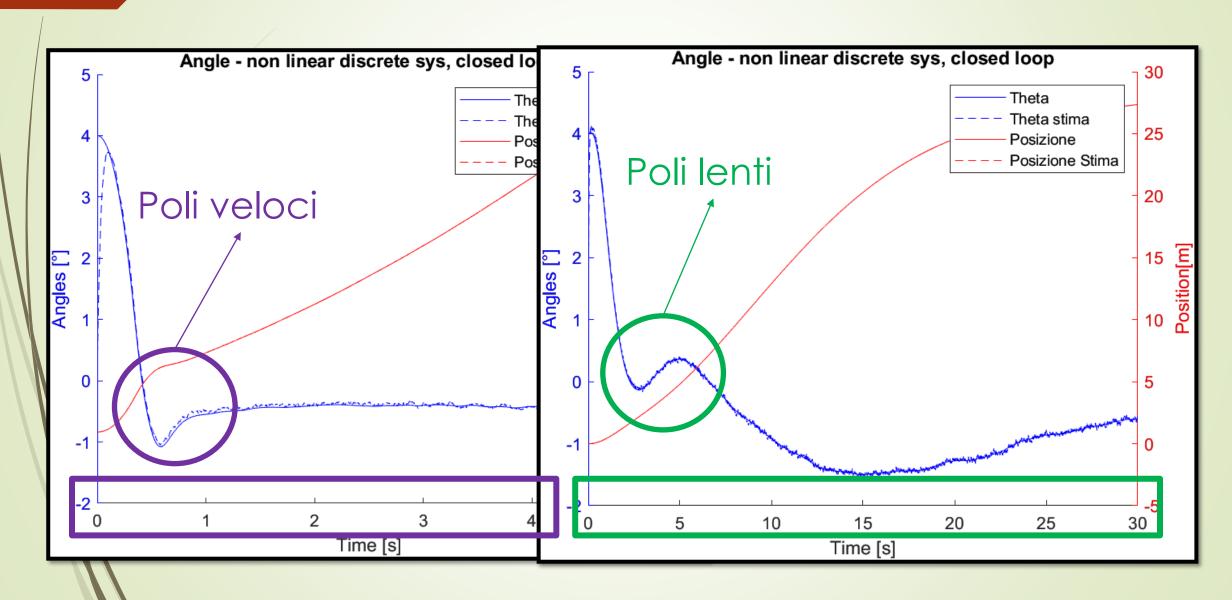
Simulazione, poli più veloci

- Aumentata la corrente limite dal motore da 20A fino a 50A
- ► Aumentata la frequenza del polo $f_{\theta} = 0.2 \, Hz \rightarrow 2Hz$
- Poli effettivamente disaccoppiati in frequenza
- Prestazioni nel transitorio migliorate
- Tempo per andare a regime diminuito

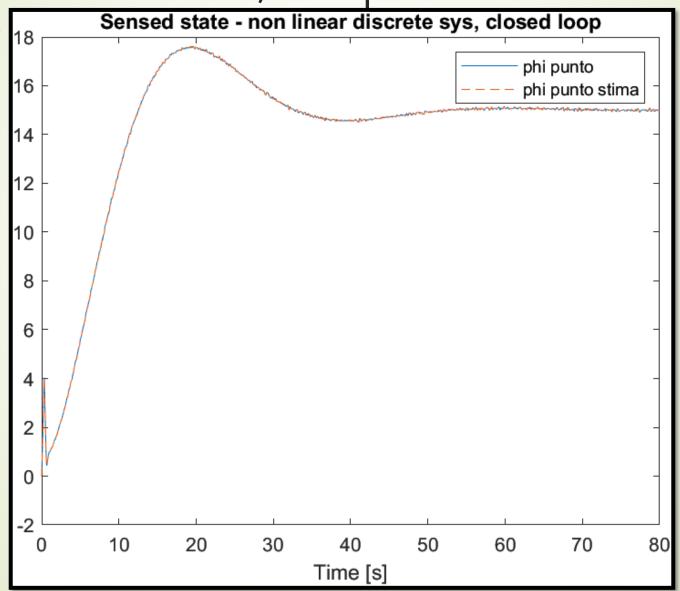
Simulazione, poli più veloci-stato



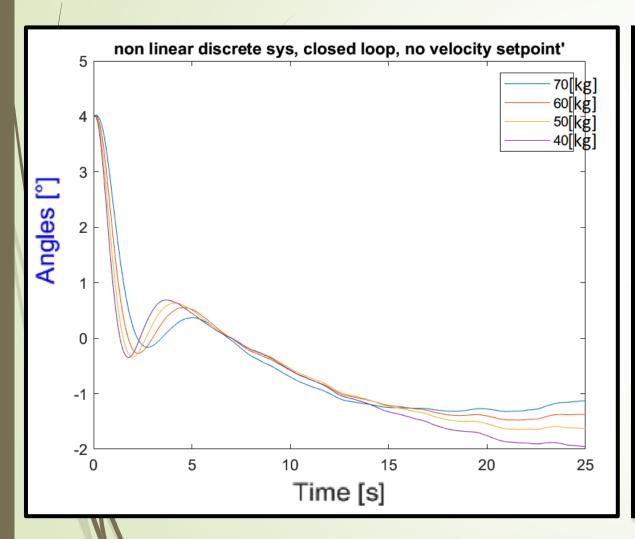
Simulazione - confronto

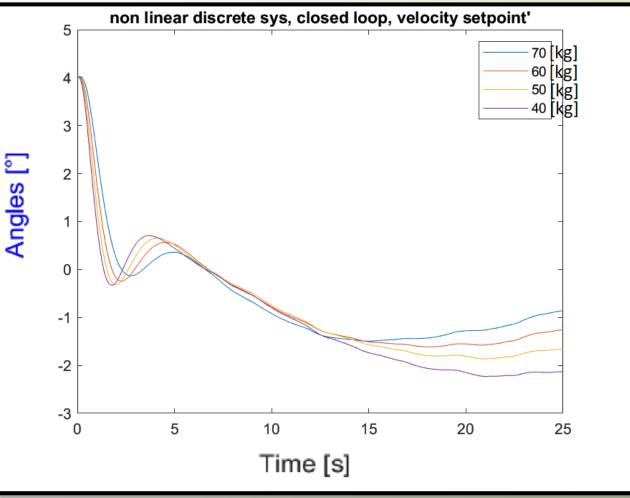


Simulazione, set point in velocità

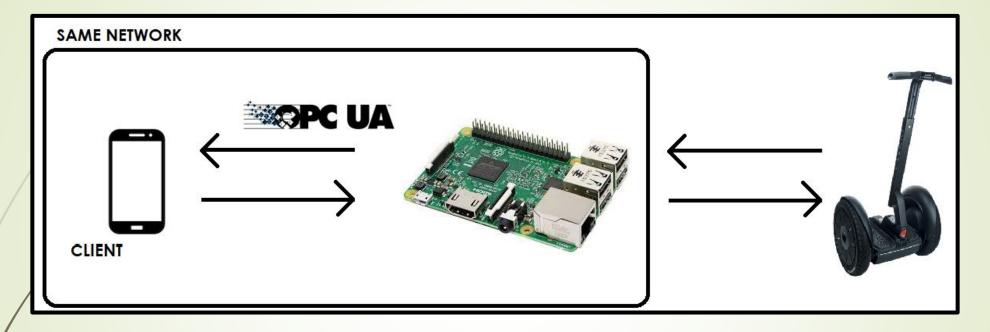


Simulazione, masse diverse





OPC-UA



- Client (su smartphone): Android e/o iOS
- Server (su Raspberry): Python

OPC-UA, specifiche

- Inizializzo il vettore dei gain $K = [K_{\phi}, K_{\dot{\phi}}, K_{\theta}, K_{\dot{\theta}}]$ con i parametri salvati su un file permanente in memoria (se questo file non è presente, poiché si tratta del primo avvio del sistema, i parametri saranno inizializzati a 0) e ne crea uno identico temporaneo;
- Ogni modifica successiva ai parametri nel vettore K corrisponde ad una modifica dei valori nel file temporaneo;
- Il codice Python eseguito su Raspberry legge il file temporaneo e utilizza quei valori per calcolare l'azione di controllo da fornire in pasto al sistema;
- Fino a quando l'utente non va a settare il flag per il salvataggio definitivo, tramite l'applicazione smartphone, i parametri non vengono aggiornati sul file temporaneo;
- L'utente può scegliere di modificare anche il file permanente a sua discrezione e, se necessario, può scegliere di fermare l'esecuzione del server (shut down);

Xenomai, real time Raspberry Pi

- ullet È necessario che, una volta scelta T_s , il calcolatore assicuri di terminare la computazione entro e non oltre questa deadline temporale;
- Necessario, quindi, rendere Raspberry Pi un sistema operativo real-time (RTOS – Real Time Operative System);
- Non avendo un Raspberry Pi fisicamente disponibile, abbiamo proceduto ad installare una VM con già a bordo il framework Xenomai;
- Xenomai è un framework che fornisce API real-time a sistemi operativi che non lo sono;

Xenomai, Wrapper

```
oid wrap() {
      printf("START");
          counter = 0:
                                                          T_s(ns)
                  = 1000000000;
      rt_task_set_periodic(NULL,TM_NOW,period);
                                                           Init variabili per la
      RTIME now = rt_timer_read();
      RTIME before= now-period;
                                                           gestione del tempo
      while(1){
              now = rt_timer_read();
             read_sensor_phi(counter);
              read_sensor_theta(counter);
              calculate_phi_p(counter);
              calculate_theta_p(counter);
                                                          Ciclo di lavoro
             read_k();
              controllore();
              controllore_motore(counter);
              counter = (counter+1)%WINDOW_WIDTH;
              printf("Actual motor torque: %f\n", actual_cm);
              printf("Elapsed time: %f\n",Ts);
              before= now;
            C Cur Pos
^G Get Help
^X Exit
```

Xenomai, funzionamento real-time

 Come si vede in figura, i requisiti temporali sono rispettati: ogni ciclo macchina richiede un tempo di esecuzione fisso (in questo caso 1 ms)

```
Gain value parsed: -> KO = 0.000000
 Gain value read: -> K1 = O
Gain value parsed: -> K1 = 0.000000
Gain value read: -> K2 = 60
 Gain value parsed: -> K2 = 60.000000
Gain value read: −> K3 = O
Gain value parsed: -> K3 = 0.000000
Actual motor torque: –130.967766
Elapsed time: 0.001000
tempGainFile is open
 Gain value read: -> KO = O
Gain value parsed: -> KO = 0.000000
Gain value read: -> K1 = O
Gain value parsed: -> K1 = 0.000000
Gain value read: -> K2 = 60
Gain value parsed: -> K2 = 60.000000
Gain value read: -> K3 = O
Gain value parsed: -> K3 = 0.000000
 Actual motor torque: –131.039428
 lapsed time: 0.001000
 empGain⊦ile is open
 Gain value read: -> KO = O
 Gain value parsed: -> KO = 0.000000
 Gain value read: −> K1 = O
 Gain value parsed: -> K1 = 0.000000
 Gain value read: −> K2 = 60
 Gain value parsed: -> K2 = 60.000000
 Gain value read: −> K3 = O
Gain value parsed: -> K3 = 0.000000
 ctual motor torque: –131.111109
Elapsed time: 0.001000
  ot@xenomai308:/home/Laboratorio_SistemiMeccatroniciII/functions/C–XENOMAI#
```