

Trabalho N^o1 - MRAC Direto

COE603 - Controle Adaptativo

Caio Cesar Leal Verissimo - 119046624

Leonardo Soares da Costa Tanaka - 121067652

Lincoln Rodrigues Proença - 121076407

Engenharia de Controle e Automação - UFRJ

Rio de Janeiro, Rio de Janeiro, Brasil

Maio de 2025

Conteúdo

1	Resumo das equações do sistema	3
1.1	Equações do Algoritmo MRAC Direto	3
1.2	Estabilidade do Algoritmo MRAC Direto	4
2	Diagramas de blocos	5
3	Resultados das simulações	6
3.1	Simulação #1	7
3.1.1	Configuração do experimento:	7
3.1.2	Resultados da simulação:	7
3.1.3	Comentários:	8
3.2	Simulação #2	9
3.2.1	Configuração do experimento:	9
3.2.2	Resultados da simulação:	9
3.2.3	Comentários:	10
3.3	Simulação #3	11
3.3.1	Configuração do experimento:	11
3.3.2	Resultados da simulação:	11
3.3.3	Comentários:	12
3.4	Simulação #4	13
3.4.1	Configuração do experimento:	13

3.4.2	Resultados da simulação:	13
3.4.3	Comentários:	14
3.5	Simulação #5	15
3.5.1	Configuração do experimento:	15
3.5.2	Resultados da simulação:	15
3.5.3	Comentários:	16
3.6	Simulação #6	17
3.6.1	Configuração do experimento:	17
3.6.2	Resultados da simulação:	17
3.6.3	Comentários:	18
3.7	Simulação #7	19
3.7.1	Configuração do experimento:	19
3.7.2	Resultados da simulação:	19
3.7.3	Comentários:	20
3.8	Simulação #8	21
3.8.1	Configuração do experimento:	21
3.8.2	Resultados da simulação:	21
3.8.3	Comentários:	22
3.9	Simulação #9	23
3.9.1	Configuração do experimento:	23
3.9.2	Resultados da simulação:	23
3.9.3	Comentários:	23
3.10	Simulação #10	24
3.10.1	Configuração do experimento:	24
3.10.2	Resultados da simulação:	24
3.10.3	Comentários:	25

1 Resumo das equações do sistema

Neste experimento, simulamos o algoritmo **MRAC Direto** para o caso:

- $n = 1$ (ordem da planta)
- $n^* = 1$ (grau relativo)
- $n_p = 2$ (número de parâmetros)

1.1 Equações do Algoritmo MRAC Direto

A Tabela 1 resume as equações fundamentais do algoritmo MRAC (Model Reference Adaptive Control) na forma direta, considerando uma planta de primeira ordem ($n = 1$), grau relativo igual a 1 ($n^* = 1$) e número de parâmetros $n_p = 2$.

Descrição	Equação	Ordem
Planta	$\dot{y} = a_p y + k_p u$	1
Modelo	$\dot{y}_m = -a_m y_m + k_m r$	1
Erro da saída	$e_0 = y - y_m$	
Lei de controle	$u = \theta^T \omega$	
Regressor	$\omega^T = \begin{bmatrix} y & r \end{bmatrix}$	
Lei de adaptação	$\dot{\theta} = -\text{sign}(k_p) \Gamma \omega e_0$	2

Tabela 1: Resumo do Algoritmo MRAC Direto

A Figura 1 ilustra o diagrama de blocos do sistema em malha fechada, juntamente com a verificação da equivalência com o modelo de referência. Este diagrama mostra como a combinação dos ganhos adaptativos θ_1^* e θ_2^* pode transformar o comportamento da planta para que ela imite o modelo de referência.

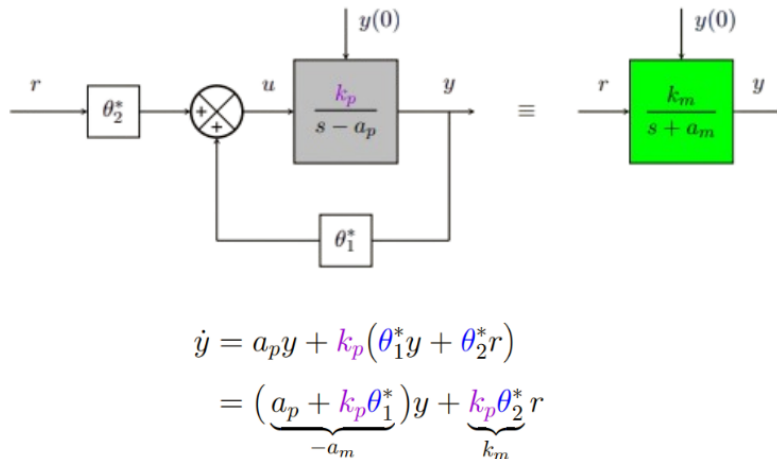


Figura 1: Diagrama de blocos e verificação da equivalência com o modelo de referência

As expressões ideais para os parâmetros θ_1^* e θ_2^* que garantem essa equivalência são apresentadas a seguir. Esses parâmetros são obtidos por identificação direta, com base nas constantes do modelo e da planta.

$$\theta_1^* = -\frac{a_p + a_m}{k_p}$$

$$\theta_2^* = \frac{k_m}{k_p}$$

Essas equações representam os valores ideais dos parâmetros adaptativos para que a planta controlada siga o comportamento especificado pelo modelo de referência. Na prática, o algoritmo de adaptação busca aproximar esses valores ao longo do tempo.

1.2 Estabilidade do Algoritmo MRAC Direto

1. Forma vetorial e definições Escrevendo em forma vetorial:

$$\boldsymbol{\theta}^* = \begin{bmatrix} \theta_1^* \\ \theta_2^* \end{bmatrix}, \quad \boldsymbol{\omega} = \begin{bmatrix} y \\ r \end{bmatrix} \implies u^* = \boldsymbol{\theta}^{*T} \boldsymbol{\omega}. \quad (1)$$

Analogamente, a lei de controle é

$$\boldsymbol{\theta} = \begin{bmatrix} \theta_1 \\ \theta_2 \end{bmatrix} \implies u = \boldsymbol{\theta}^T \boldsymbol{\omega}. \quad (2)$$

2. Dinâmica do erro Definimos o erro de saída:

$$e = y - y_m. \quad (3)$$

Subtraindo as dinâmicas da planta e do modelo:

$$\begin{aligned} \dot{e} &= \dot{y} - \dot{y}_m = (a_p y + k_p u) - (-a_m y_m + k_m r) \\ &= -a_m (y - y_m) + (a_p + a_m) y + k_p u - k_m r + \underbrace{(a_m y) - (a_m y)}_{=0} \\ &= -a_m e + k_p \left[\frac{a_p + a_m}{k_p} y + u - \frac{k_m}{k_p} r \right] \\ &= -a_m e + k_p [u - \theta_1^* y - \theta_2^* r] \\ &= -a_m e + k_p [u - u^*]. \end{aligned} \quad (4)$$

3. Erro paramétrico Definimos o vetor de erro de parâmetro:

$$\tilde{\boldsymbol{\theta}} = \boldsymbol{\theta} - \boldsymbol{\theta}^* \implies \dot{e} = -a_m e + k_p \tilde{\boldsymbol{\theta}}^T \boldsymbol{\omega}. \quad (5)$$

4. Função de Lyapunov Escolhemos

$$V(e, \tilde{\boldsymbol{\theta}}) = \frac{1}{2} e^2 + \frac{1}{2} |k_p| \tilde{\boldsymbol{\theta}}^T \Gamma^{-1} \tilde{\boldsymbol{\theta}}. \quad (6)$$

Calculando sua derivada:

$$\begin{aligned} \dot{V} &= e \dot{e} + |k_p| \tilde{\boldsymbol{\theta}}^T \Gamma^{-1} \dot{\tilde{\boldsymbol{\theta}}} \\ &= -a_m e^2 + k_p \tilde{\boldsymbol{\theta}}^T \boldsymbol{\omega} e + |k_p| \tilde{\boldsymbol{\theta}}^T \Gamma^{-1} \dot{\tilde{\boldsymbol{\theta}}}. \end{aligned} \quad (7)$$

Para garantir $\dot{V} \leq 0$, adotamos a lei de adaptação

$$\dot{\theta} = -\Gamma \text{sign}(k_p) \omega e. \quad (8)$$

5. Conclusões de estabilidade Com essa escolha,

$$\dot{V} = -a_m e^2 \leq 0, \implies e(t), \tilde{\theta}(t) \in \mathcal{L}_\infty. \quad (9)$$

Como $r(t) \in \mathcal{L}_\infty \Rightarrow y_m(t) \in \mathcal{L}_\infty$ e

$$\dot{V} \leq 0 \implies V(t) \leq V(0), \quad (10)$$

segue que

$$\int_0^t e^2(\tau) d\tau < \infty \implies e \in \mathcal{L}_2. \quad (11)$$

Finalmente, aplicando o lema de Barbalat,

$$e \in \mathcal{L}_2, \quad \dot{e} \in \mathcal{L}_\infty \implies \lim_{t \rightarrow \infty} e(t) = 0. \quad (12)$$

2 Diagramas de blocos

Nesta seção, apresentamos os principais diagramas de blocos que descrevem o funcionamento do controle adaptativo modelo-referência (MRAC) na sua forma direta. Cada figura ilustra uma parte fundamental do sistema, desde a estrutura geral até os componentes individuais como a planta, o modelo de referência e a malha de adaptação.

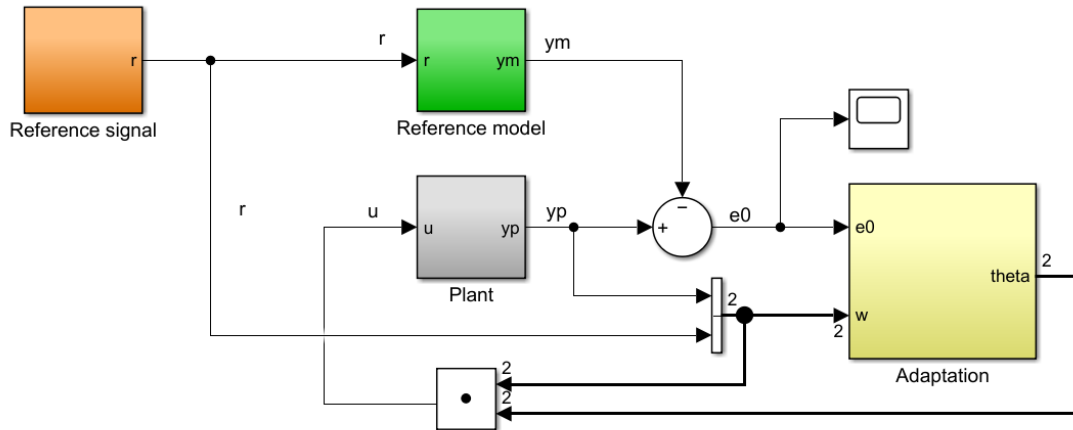
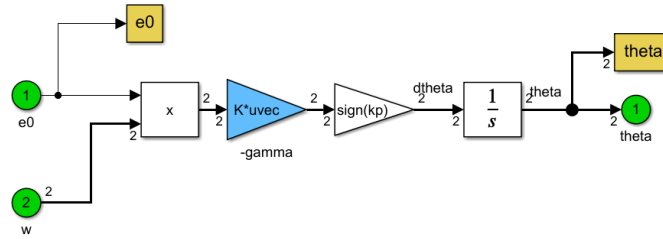


Figura 2: Diagrama de blocos geral do controle MRAC direto.

A Figura 2 mostra a arquitetura geral do controlador MRAC direto. O objetivo do sistema é ajustar os parâmetros do controlador de modo que a saída da planta acompanhe a saída do modelo de referência para qualquer entrada $r(t)$. O sinal de erro $e = y - y_m$ é utilizado para atualizar os parâmetros adaptativos.

Figura 3: Malha de adaptação dos parâmetros θ .

Na Figura 3, destacamos a malha de adaptação, responsável por ajustar os parâmetros do controlador θ com base no erro de seguimento. Essa adaptação ocorre conforme uma lei de atualização derivada da função de Lyapunov, garantindo estabilidade do sistema.

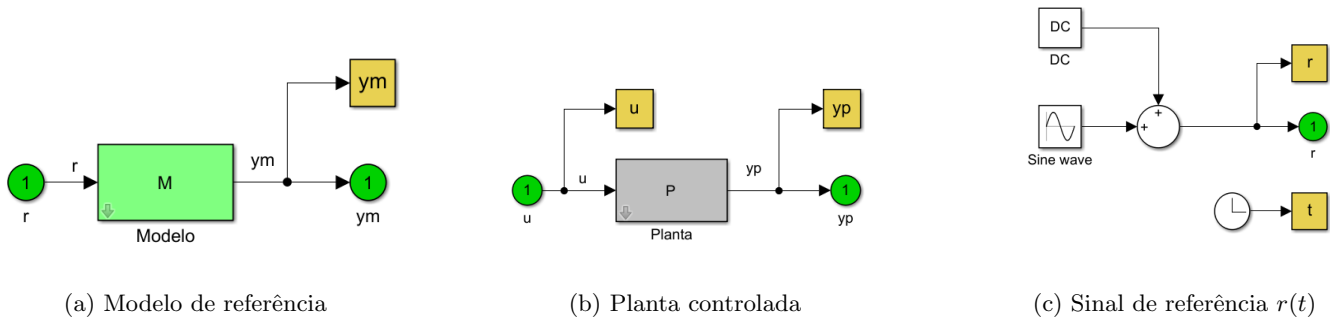


Figura 4: Componentes individuais do sistema MRAC.

A Figura 4 agrupa os blocos fundamentais do sistema MRAC. À esquerda, o modelo de referência define a dinâmica desejada para o sistema. Ao centro, está a planta controlada, que deve seguir essa referência. À direita, o sinal de referência $r(t)$ atua como entrada comum para ambos os blocos, sendo a base para comparação entre o comportamento ideal e o real.

3 Resultados das simulações

Cada subseção a seguir apresenta a configuração do experimento, espaço reservado para os dados obtidos em cada simulação e comentários sobre o desempenho do MRAC Direto.

3.1 Simulação #1

3.1.1 Configuração do experimento:

- **Planta:** $P(s) = \frac{k_p}{s - a_p} = \frac{1}{s - 2}$
- **Modelo de referência:** $M(s) = \frac{k_m}{s + a_m} = \frac{1}{s + 1}$
- **Condições iniciais:** $y_p(0) = 0, y_m(0) = 0$
- **Sinal de referência:** $DC = 1$ (constante), $A_s = 0, \omega_s = 5$ rad/s
- **Ganho de matching ótimo:** $\theta^* = [-(a_p + a_m)/k_p; k_m/k_p] = [-3; 1]$
- **Ganho de adaptação:** $\Gamma_1 = 2I_{2 \times 2}, \Gamma_2 = 100I_{2 \times 2}$
- **Condição inicial do parâmetro:** $\theta(0) = [0; 0]$

3.1.2 Resultados da simulação:

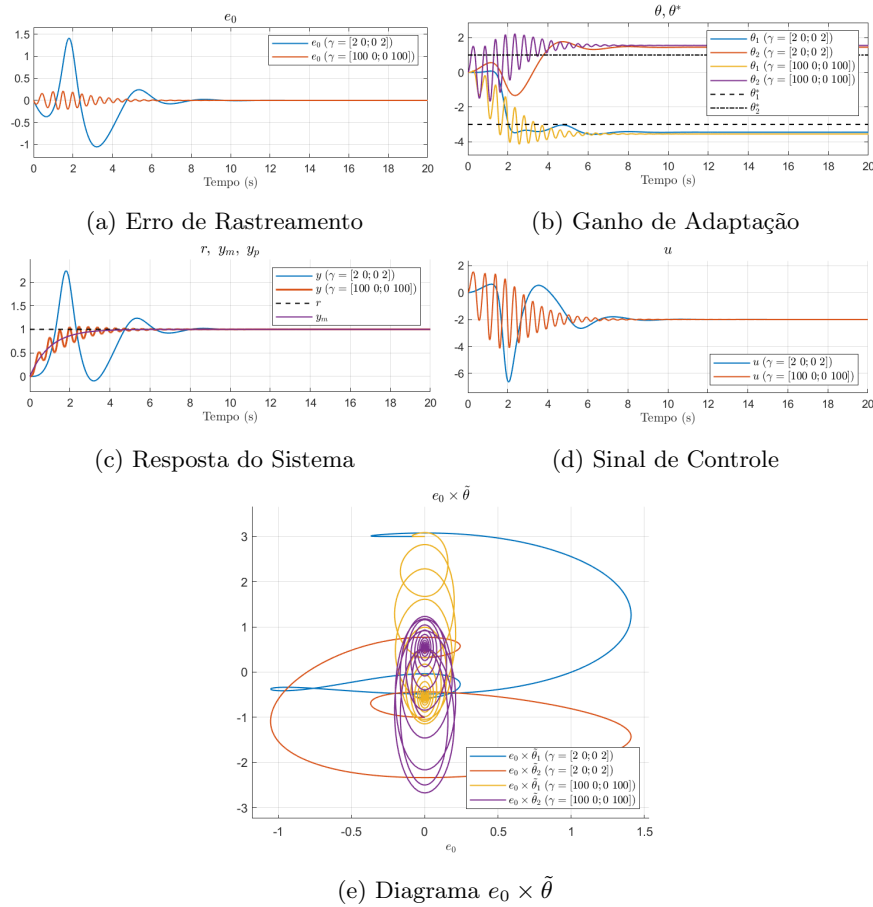


Figura 5: Resultado da simulação (Script: *simu01.m*)

3.1.3 Comentários:

A simulação do MRAC Direto apresentou os seguintes comportamentos, conforme a variação do ganho de adaptação Γ :

- **Erro de rastreamento (e_0):** Para $\Gamma = 100I$, o erro converge mais rapidamente com menor overshoot. Já para $\Gamma = 2I$, a convergência é mais lenta e com maiores oscilações, só que uma menor frequência de oscilação.
- **Ganho de adaptação (θ):** Ambos os casos não convergem para o valor ótimo $\theta^* = [-3; 1]$. Porque o sinal de entrada que é um sinal DC igual a 1, o que não auxilia na convergência do ganho de adaptação.
- **Resposta do sistema (y_p e y_m):** O rastreamento da referência é mais eficiente para $\Gamma = 100I$, apresentando menor erro e resposta mais rápida.
- **Sinal de controle (u):** Ambos os casos convergem para o valor adequado em regime permanente. Com $\Gamma = 100I$, o controle atua de forma mais intensa no início, mas estabiliza mais rapidamente.
- **Diagrama de fase ($e_0 \times \tilde{\theta}$):** Para $\Gamma = 2I$, a trajetória é mais lenta e ampla; para $\Gamma = 100I$, há convergência rápida com órbitas mais fechadas.

Conclusão: Aumentar o ganho de adaptação Γ melhora significativamente a velocidade de convergência do sistema, tanto para o erro quanto para os parâmetros adaptativos, ao custo de maior agressividade no transiente.

3.2 Simulação #2

3.2.1 Configuração do experimento:

- **Planta:** $P(s) = \frac{1}{s-2}$
- **Modelo de referência:** $M(s) = \frac{1}{s+1}$
- **Condições iniciais:** $y_p(0) = 0, y_m(0) = 0$
- **Sinal de referência:** $DC = 2$ (constante), $A_s = 1, \omega_s = 5$ rad/s
- **Ganho de matching ótimo:** $\theta^* = [-3; 1]$
- **Ganho de adaptação:** $\Gamma_1 = 2I_{2 \times 2}, \Gamma_2 = 100I_{2 \times 2}$
- **Condição inicial do parâmetro:** $\theta(0) = [0; 0]$

3.2.2 Resultados da simulação:

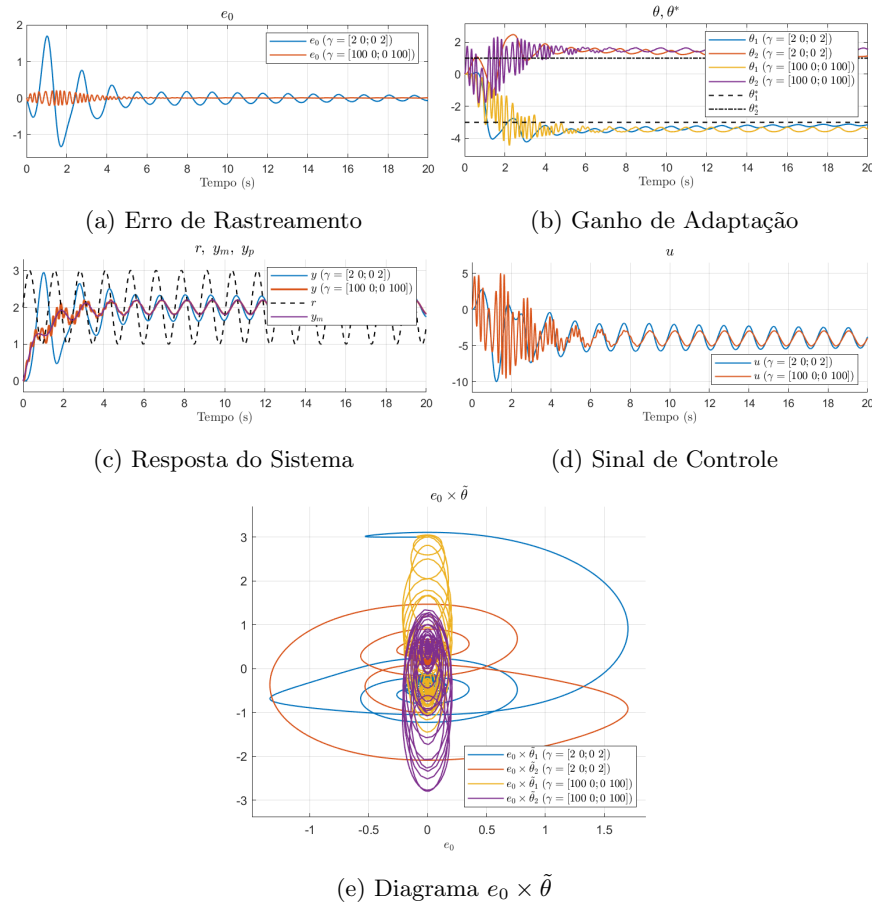


Figura 6: Resultado da simulação (Script: *simu02.m*)

3.2.3 Comentários:

Nesta simulação, foi utilizado um sinal de referência composto por uma componente DC e uma senoidal, o que introduz maior oscilação no sistema. Os principais resultados observados foram:

- **Erro de rastreamento (e_0):** O erro apresenta comportamento oscilatório permanente devido à componente senoidal do sinal de referência. Com $\Gamma = 100I$, o erro é mais suavizado e acompanha melhor a referência.
- **Ganho de adaptação (θ):** Ambos os casos convergem para valores próximos de θ^* , com maior rapidez e menor variação para $\Gamma = 100I$.
- **Resposta do sistema (y_p, y_m, r):** A resposta com $\Gamma = 100I$ segue melhor a referência, com menor defasagem e melhor rastreamento da componente senoidal.
- **Sinal de controle (u):** Oscilatório em ambos os casos, com maior intensidade e frequência no início. A escolha de Γ mais alto permite estabilização mais rápida, porém com maior ação de controle.
- **Diagrama de fase ($e_0 \times \tilde{\theta}$):** Com $\Gamma = 100I$, as trajetórias convergem de forma mais concentrada em torno da origem, indicando melhor desempenho adaptativo.

Conclusão: A presença da componente senoidal no sinal de referência exige maior capacidade adaptativa do sistema. O ganho de adaptação elevado ($\Gamma = 100I$) proporciona resposta mais precisa, embora com maior esforço de controle.

3.3 Simulação #3

3.3.1 Configuração do experimento:

- **Planta:** $P(s) = \frac{1}{s-2}$
- **Modelo de referência:** $M(s) = \frac{1}{s+1}$
- **Condições iniciais:** $y_p(0) = 3, y_m(0) = 0$
- **Sinal de referência:** $DC = 1$ (constante), $A_s = 0, \omega_s = 5, \text{rad/s}$
- **Ganho de matching ótimo:** $\theta^* = [-3; 1]$
- **Ganho de adaptação:** $\Gamma_1 = 2I_{2 \times 2}, \Gamma_2 = 100I_{2 \times 2}$
- **Condição inicial do parâmetro:** $\theta(0) = [0; 0]$

3.3.2 Resultados da simulação:

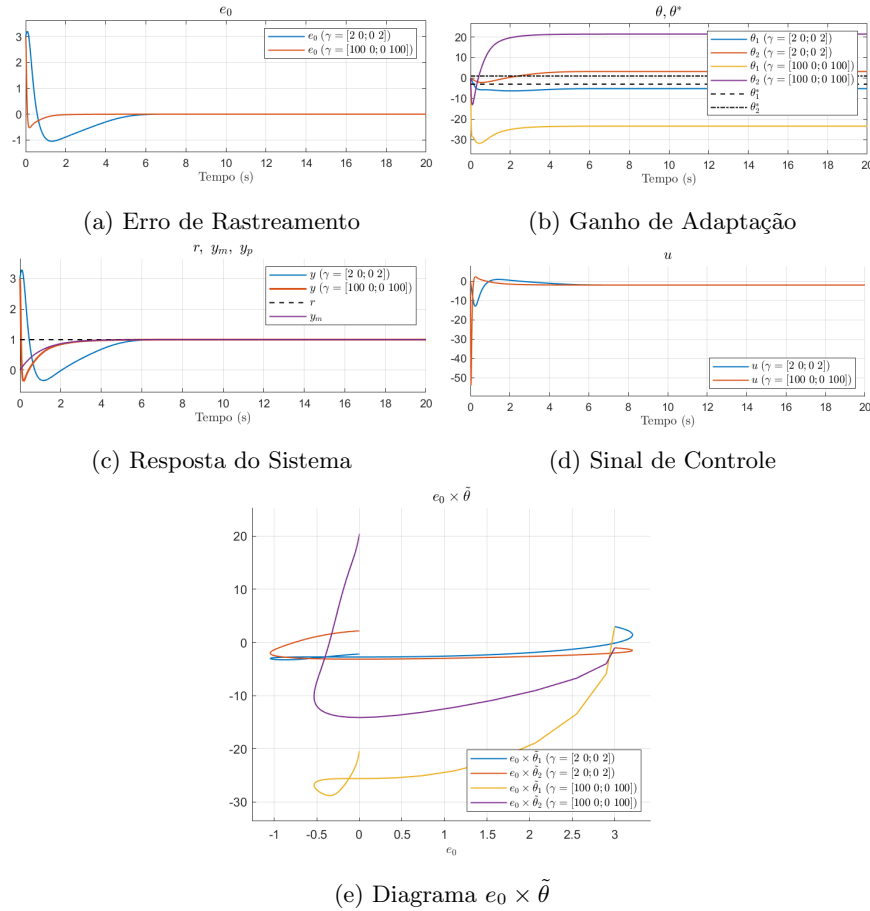


Figura 7: Resultado da simulação (Script: *simu03.m*)

3.3.3 Comentários:

Nesta simulação, a planta parte de uma condição inicial não nula ($y_p(0) = 3$), enquanto o modelo inicia em zero. O sinal de referência é constante (DC = 1). Os principais resultados observados foram:

- **Erro de rastreamento (e_0):** O erro converge rapidamente para zero, sendo mais eficiente para $\Gamma = 100I$. A presença do offset inicial é corrigida com maior rapidez neste caso.
- **Ganho de adaptação (θ):** Os parâmetros adaptativos se ajustam rapidamente e não estabilizam em torno de θ^* , com menor oscilação e adaptação mais rápida para maior ganho de adaptação.
- **Resposta do sistema:** O sistema com $\Gamma = 100I$ segue o modelo de referência com mais precisão, apresentando menor tempo de acomodação e sobre-elevação.
- **Sinal de controle (u):** O controle é inicialmente intenso devido à diferença nas condições iniciais. Para $\Gamma = 100I$, observa-se maior esforço de controle, mas com resposta mais eficaz.
- **Diagrama de fase ($e_0 \times \tilde{\theta}$):** As trajetórias convergem rapidamente para a origem, especialmente para $\Gamma = 100I$, indicando uma adaptação eficiente mesmo com condições iniciais desfavoráveis.

Conclusão: A diferença nas condições iniciais evidencia a importância do ganho de adaptação. Valores maiores de Γ resultam em respostas mais rápidas e precisas, compensando rapidamente desvios iniciais.

3.4 Simulação #4

3.4.1 Configuração do experimento:

- **Planta:** $P(s) = \frac{1}{s-2}$
- **Modelo de referência:** $M(s) = \frac{1}{s+1}$
- **Condições iniciais:** $y_p(0) = 3, y_m(0) = 0$
- **Sinal de referência:** $DC = 2$ (constante), $A_s = 1, \omega_s = 5, \text{rad/s}$
- **Ganho de matching ótimo:** $\theta^* = [-3; 1]$
- **Ganho de adaptação:** $\Gamma_1 = 2I_{2 \times 2}, \Gamma_2 = 100I_{2 \times 2}$
- **Condição inicial do parâmetro:** $\theta(0) = [0; 0]$

3.4.2 Resultados da simulação:

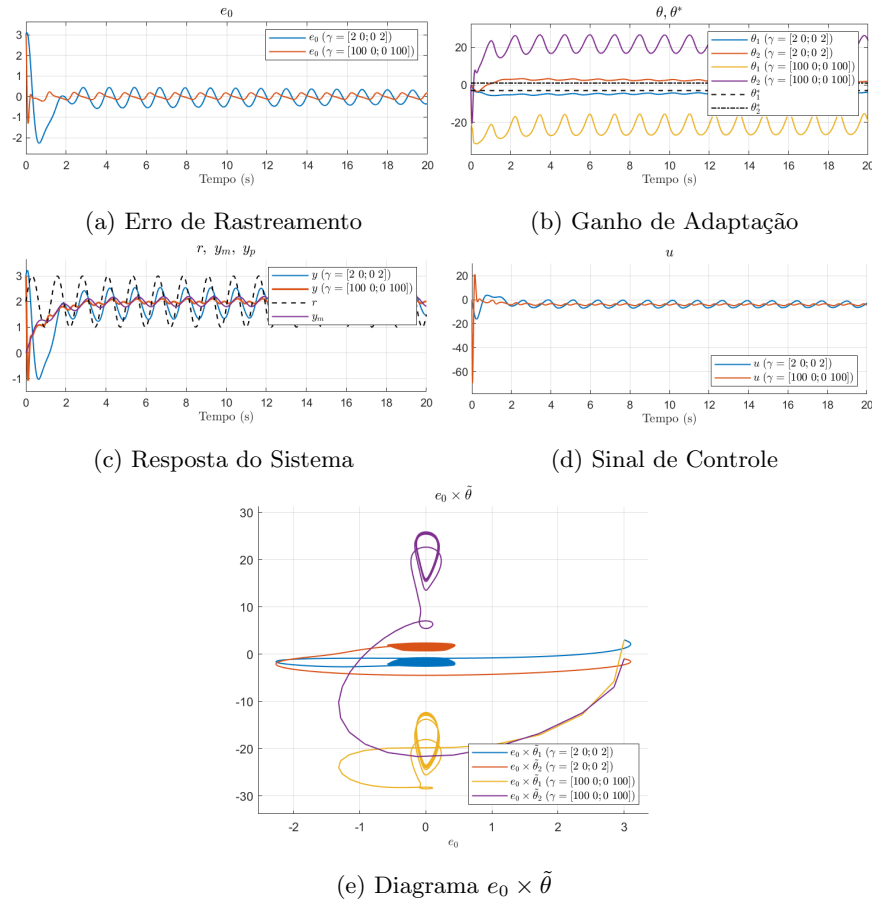


Figura 8: Resultado da simulação (Script: *simu04.m*)

3.4.3 Comentários:

Nesta simulação, a planta inicia novamente em $y_p(0) = 3$, mas o sinal de referência inclui uma componente senoidal além da parte DC ($DC = 2$, $A_s = 1$, $\omega_s = 5$ rad/s). Isso introduz um regime permanente oscilatório. Os principais pontos observados são:

- **Erro de rastreamento (e_0):** O erro não converge para zero devido à presença do componente harmônico no sinal de referência. No entanto, para $\Gamma = 100I$, o erro apresenta menor amplitude de oscilação, indicando melhor desempenho de rastreamento.
- **Ganho de adaptação (θ):** Os parâmetros adaptativos não convergem para valores constantes, pois o sistema está em regime oscilatório. Ainda assim, os ganhos oscilam em torno de valores próximos de θ^* no caso de $\Gamma = 2I$, com maior oscilação observada para $\Gamma = 100I$.
- **Resposta do sistema:** O sistema com maior ganho de adaptação responde mais rapidamente e com menor erro de seguimento da referência. Entretanto, a presença de altas frequências exige maior esforço adaptativo.
- **Sinal de controle (u):** O controle apresenta oscilações significativas para ambas as configurações, mas mais intensas para $\Gamma = 100I$, refletindo a tentativa de acompanhar a componente senoidal do sinal de referência.
- **Diagrama de fase ($e_0 \times \tilde{\theta}$):** As trajetórias não convergem para a origem, como esperado em um regime não estacionário. Os ciclos fechados no plano de fase revelam a persistência da oscilação e o comportamento quase-periódico da adaptação.

Conclusão: A introdução da componente senoidal no sinal de referência impossibilita a convergência do erro para zero. Ainda assim, o aumento do ganho de adaptação melhora o desempenho de rastreamento, ao custo de maior esforço de controle e maiores oscilações nos parâmetros adaptativos.

3.5 Simulação #5

3.5.1 Configuração do experimento:

- **Planta:** $P(s) = \frac{1}{s-2}$
- **Modelo de referência:** $M(s) = \frac{1}{s+4}$
- **Condições iniciais:** $y_p(0) = 0, y_m(0) = 0$
- **Sinal de referência:** $DC = 1$ (constante), $A_s = 0, \omega_s = 5, \text{rad/s}$
- **Ganho de matching ótimo:** $\theta^* = [-(2+4)/1; 1/1] = [-6; 1]$
- **Ganho de adaptação:** $\Gamma_1 = 2I_{2 \times 2}, \Gamma_2 = 100I_{2 \times 2}$
- **Condição inicial do parâmetro:** $\theta(0) = [0; 0]$

3.5.2 Resultados da simulação:

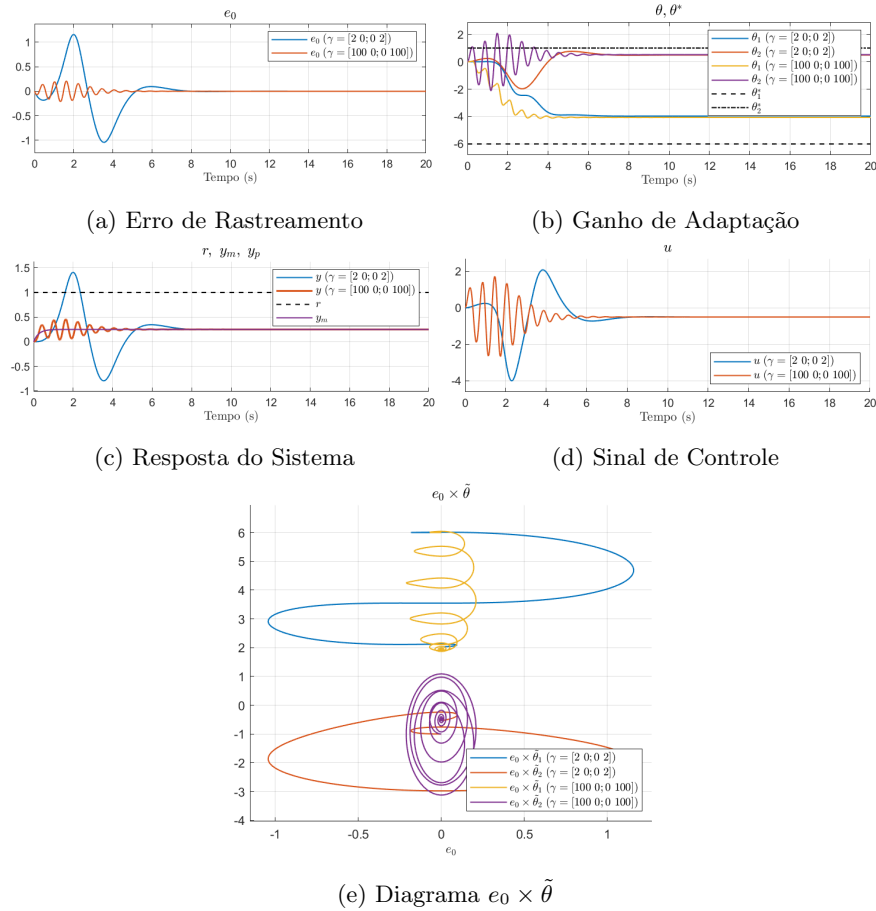


Figura 9: Resultado da simulação (Script: *simu05.m*)

3.5.3 Comentários:

3.6 Simulação #6

3.6.1 Configuração do experimento:

- **Planta:** $P(s) = \frac{1}{s-2}$
- **Modelo de referência:** $M(s) = \frac{1}{s+4}$
- **Condições iniciais:** $y_p(0) = 0, y_m(0) = 0$
- **Sinal de referência:** $DC = 2, A_s = 1, \omega_s = 5 \text{ rad/s}$
- **Ganho de matching ótimo:** $\theta^* = [-(2+4)/1; 2/1] = [-6; 2]$
- **Ganho de adaptação:** $\Gamma_1 = 2I_{2 \times 2}, \Gamma_2 = 100I_{2 \times 2}$
- **Condição inicial do parâmetro:** $\theta(0) = [0; 0]$

3.6.2 Resultados da simulação:

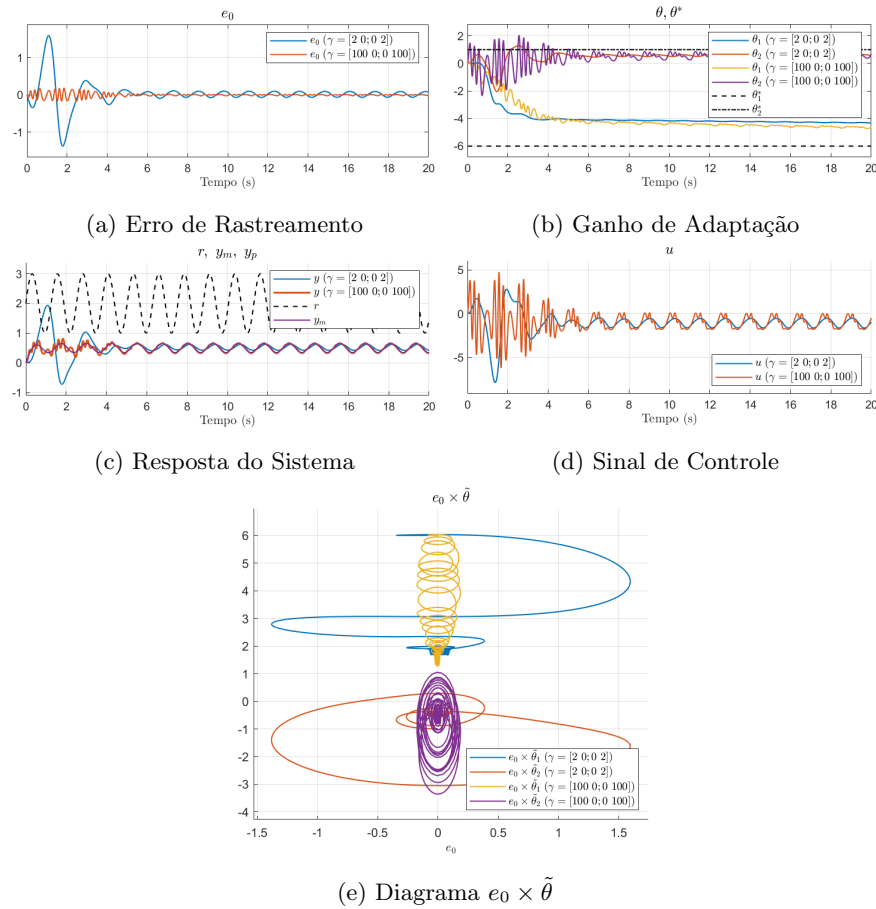


Figura 10: Resultado da simulação (Script: *simu06.m*)

3.6.3 Comentários:

3.7 Simulação #7

3.7.1 Configuração do experimento:

- **Planta:** $P(s) = \frac{1}{s-2}$
- **Modelo de referência:** $M(s) = \frac{2}{s+1}$
- **Condições iniciais:** $y_p(0) = 0, y_m(0) = 0$
- **Sinal de referência:** $DC = 1, A_s = 0, \omega_s = 5 \text{ rad/s}$
- **Ganho de matching ótimo:** $\theta^* = [-(2+1)/1; 2/1] = [-3; 2]$
- **Ganho de adaptação:** $\Gamma_1 = 2I_{2 \times 2}, \Gamma_2 = 100I_{2 \times 2}$
- **Condição inicial do parâmetro:** $\theta(0) = [0; 0]$

3.7.2 Resultados da simulação:

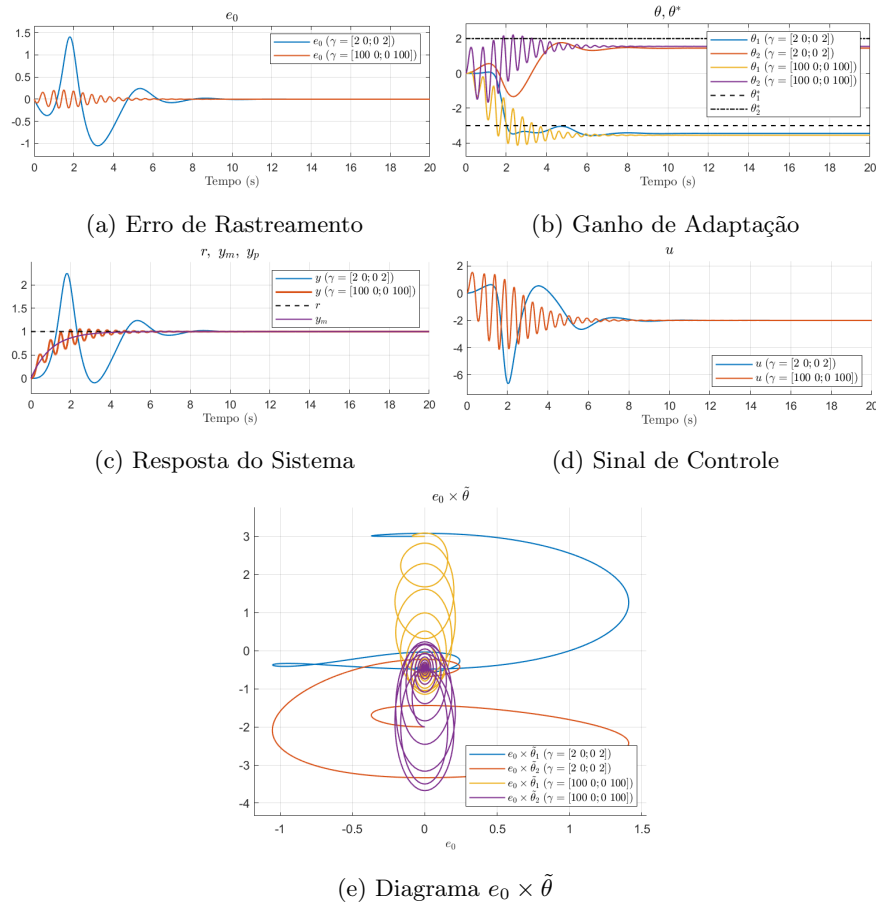


Figura 11: Resultado da simulação (Script: *simu07.m*)

3.7.3 Comentários:

3.8 Simulação #8

3.8.1 Configuração do experimento:

- **Planta:** $P(s) = \frac{1}{s-2}$
- **Modelo de referência:** $M(s) = \frac{2}{s+1}$
- **Condições iniciais:** $y_p(0) = 0, y_m(0) = 0$
- **Sinal de referência:** $DC = 2, A_s = 1, \omega_s = 5 \text{ rad/s}$
- **Ganho de matching ótimo:** $\theta^* = [-(2+1)/1; 2/1] = [-3; 2]$
- **Ganho de adaptação:** $\Gamma_1 = 2I_{2 \times 2}, \Gamma_2 = 100I_{2 \times 2}$
- **Condição inicial do parâmetro:** $\theta(0) = [0; 0]$

3.8.2 Resultados da simulação:

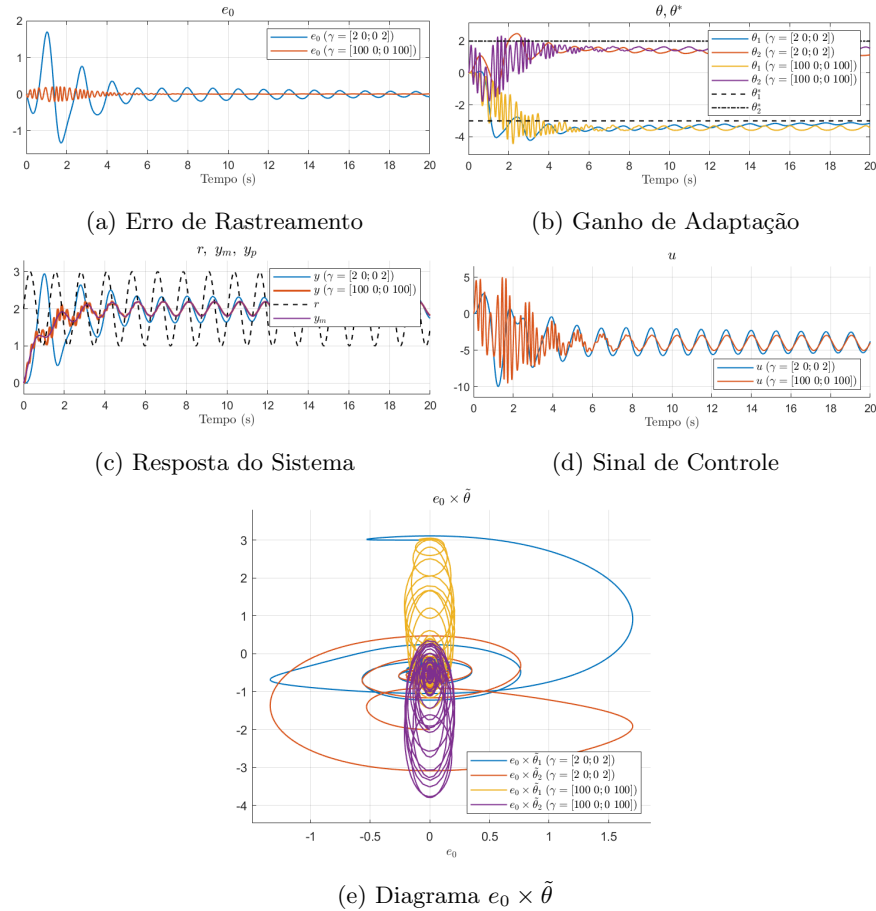


Figura 12: Resultado da simulação (Script: *simu08.m*)

3.8.3 Comentários:

3.9 Simulação #9

3.9.1 Configuração do experimento:

- **Planta:** $P(s) = \frac{1}{s-2}$
- **Modelo de referência:** $M(s) = \frac{1}{s+1}$
- **Condições iniciais:** $y_p(0) = 0, y_m(0) = 0$
- **Sinal de referência:** $DC = 1, A_s = 0, \omega_s = 5 \text{ rad/s}$
- **Ganho de matching ótimo:** $\theta^* = [-(2+1)/1; 1/1] = [-3; 1]$
- **Ganho de adaptação:**

$$\Gamma_1 = 2 \begin{bmatrix} 1 & 0.35 \\ 0.35 & 1 \end{bmatrix}, \quad \Gamma_2 = 100 \begin{bmatrix} 1 & 0.35 \\ 0.35 & 1 \end{bmatrix}$$

- **Condição inicial do parâmetro:** $\theta(0) = [0; 0]$

3.9.2 Resultados da simulação:

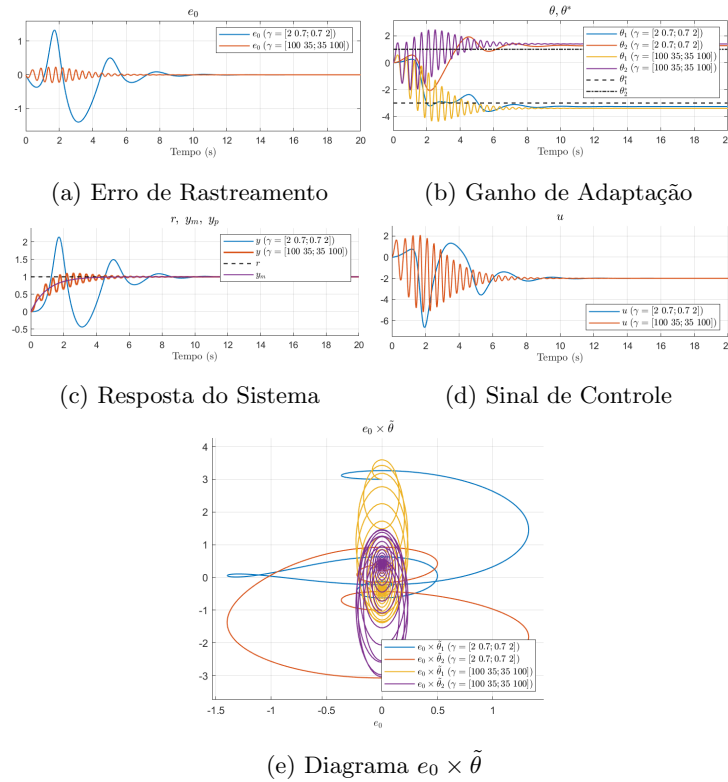


Figura 13: Resultado da simulação (Script: *simu09.m*)

3.9.3 Comentários:

3.10 Simulação #10

3.10.1 Configuração do experimento:

- **Planta:** $P(s) = \frac{1}{s-2}$
- **Modelo de referência:** $M(s) = \frac{1}{s+1}$
- **Condições iniciais:** $y_p(0) = 0, y_m(0) = 0$
- **Sinal de referência:** $DC = 2, A_s = 1, \omega_s = 5 \text{ rad/s}$
- **Ganho de matching ótimo:** $\theta^* = [-(2+1)/1; 1/1] = [-3; 1]$
- **Ganho de adaptação:**

$$\Gamma_1 = 2 \begin{bmatrix} 1 & 0.35 \\ 0.35 & 1 \end{bmatrix}, \quad \Gamma_2 = 100 \begin{bmatrix} 1 & 0.35 \\ 0.35 & 1 \end{bmatrix}$$
- **Condição inicial do parâmetro:** $\theta(0) = [0; 0]$

3.10.2 Resultados da simulação:

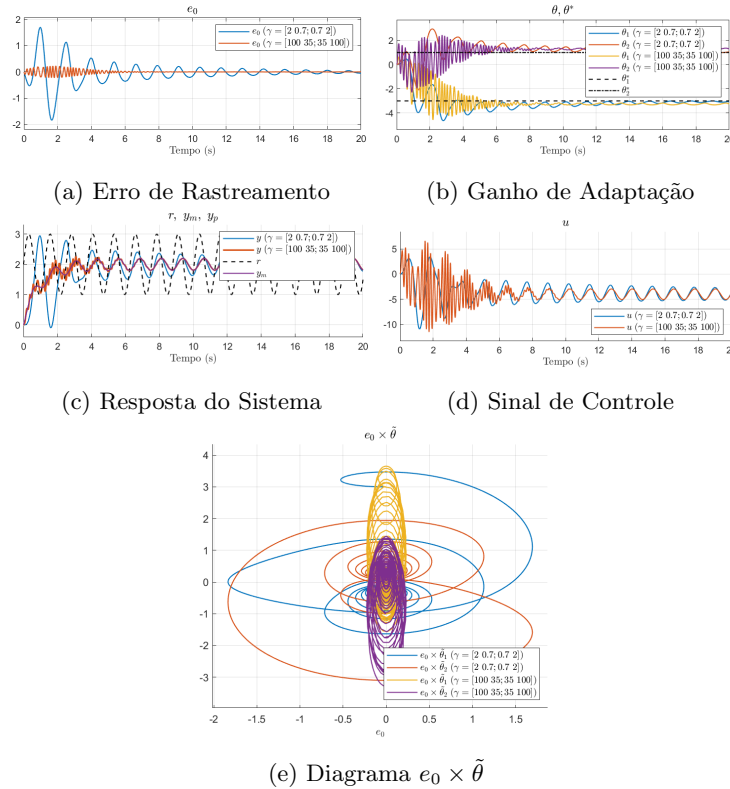


Figura 14: Resultado da simulação (Script: *simu10.m*)

3.10.3 Comentários: