

Baratinha - projeto de controlador PID para controle posicional de um robô

Sistemas de controle digital - AV3 - Equipe 2

1st Eliel Hilquias da Silva Bezerra
Engenharia de Computação - Unifor
Fortaleza, CE

2nd Emersom Ferreira Ribeiro Filho
Engenharia de Mecatrônica - IFCE
Fortaleza, CE

3rd Gabriel Alves Matos
Engenharia de Computação - Unifor
Fortaleza, CE

4th Guilherme Paiva de Medeiros
Engenharia de Computação - Unifor
Fortaleza, CE

5th Marcello Miranda Ribeiro Gonçalves
Engenharia de Computação - Unifor
Fortaleza, CE

6th Rodrigo Avelino Lucas
Engenharia de Computação - Unifor
Fortaleza, CE

7th Williston Wagner Mendes Do Nascimento
Engenharia de Mecatrônica - IFCE
Fortaleza, CE

Resumo—Este trabalho apresenta o ciclo completo de desenvolvimento de um sistema de controle digital para o posicionamento do robô "Baratinha". Partindo de uma planta de segunda ordem instável em malha aberta, realizou-se a discretização analítica via Segurador de Ordem Zero (ZOH) e a síntese de um controlador PID utilizando a técnica de Alocação de Polos por *matching* de coeficientes. O projeto visou atender a requisitos estritos de desempenho dinâmico (sobressinal $\leq 30\%$ e tempo de acomodação $< 3,0s$), com estabilidade validada analiticamente pelo Critério de Jury. A implementação física foi realizada em microcontrolador ESP32 utilizando linguagem C++, onde desafios práticos como o ruído estocástico do sensor ToF e a saturação dos atuadores exigiram o desenvolvimento de estratégias de *firmware* robustas, incluindo filtragem digital derivativa e mecanismos de *anti-windup* por *clamping*. Os resultados experimentais validaram a metodologia, demonstrando a capacidade do robô em manter a distância de referência de 10 cm com estabilidade e rejeição a distúrbios.

Palavras Chaves—Controle Digital, PID, Alocação de Polos, Sistemas Embarcados, ESP32, Filtros Digitais.

I. INTRODUÇÃO

A crescente complexidade dos sistemas mecatrônicos modernos demanda estratégias de controle digital que transcendam a simples discretização de controladores analógicos. O projeto de sistemas de controle robustos exige uma abordagem holística, integrando modelagem matemática rigorosa, análise de estabilidade no domínio discreto e técnicas de implementação de *firmware* capazes de lidar com as não-linearidades do mundo físico.

Neste contexto, este trabalho aborda o desafio de estabilizar e controlar a posição do robô "Baratinha", um sistema dinâmico caracterizado por uma planta de segunda ordem instável em malha aberta. O objetivo central é projetar e implementar um controlador digital embarcado que garanta o rastreamento de referência com desempenho temporal especificado, partindo exclusivamente do modelo contínuo $G(s)$.

A metodologia adotada percorre o ciclo completo de engenharia de controle. Inicialmente, procede-se à discretização analítica da planta via Segurador de Ordem Zero (ZOH), preservando as características dinâmicas fundamentais no mapeamento $s \rightarrow z$. A síntese do controlador é realizada através da técnica de Alocação de Polos por *matching* de coeficientes, permitindo o posicionamento preciso dos polos de malha fechada para atender a requisitos estritos de sobressinal (M_p) e tempo de acomodação (t_s).

Além da fundamentação teórica, validada analiticamente pelo Critério de Jury e computacionalmente via simulação, este trabalho enfatiza a etapa de implementação física em microcontrolador (ESP32). Diferentemente de simulações ideais, a prática impõe desafios como o ruído estocástico de sensores e a saturação de atuadores. Portanto, discute-se também a aplicação de técnicas avançadas de processamento de sinais, como filtragem derivativa digital e estratégias de *anti-windup*, essenciais para viabilizar a operação estável do robô em ambiente real.

II. FUNDAMENTAÇÃO TEÓRICA

Esta seção estabelece o embasamento matemático necessário para a análise, discretização e controle do sistema. São apresentados os teoremas de transformação de domínios, métodos de aproximação discreta e critérios de estabilidade que fundamentam as escolhas de projeto.

A. Transformada Z

A Transformada Z é a ferramenta fundamental para o processamento de sinais e controle digital, desempenhando no domínio discreto o mesmo papel que a Transformada de Laplace exerce no domínio contínuo.

1) *Definição e Inversa:* Para uma sequência discreta causal $x[n]$ (onde $x[n] = 0$ para $n < 0$), a Transformada Z unilateral é definida por:

$$X(z) = \mathcal{Z}\{x[n]\} = \sum_{n=0}^{\infty} x[n]z^{-n}$$

onde z é uma variável complexa da forma $z = re^{j\Omega}$. A recuperação da sequência original no domínio do tempo é obtida pela Transformada Z Inversa, dada pela integral de contorno:

$$x[n] = \frac{1}{2\pi j} \oint_C X(z)z^{n-1}dz$$

Na prática de engenharia, a inversão é frequentemente realizada através da técnica de expansão em frações parciais, consultando-se tabelas de pares de transformadas conhecidas.

B. Discretização via Segurador de Ordem Zero (ZOH)

Para controlar uma planta contínua $G(s)$ através de um computador digital, utiliza-se um conversor Digital-Analógico (DAC) que mantém o sinal constante entre os instantes de amostragem. Este comportamento é modelado matematicamente pelo Segurador de Ordem Zero (ZOH), cuja função de transferência é:

$$G_{ZOH}(s) = \frac{1 - e^{-sT}}{s}$$

A função de transferência discreta equivalente da planta, $G(z)$, é obtida pela combinação do ZOH com a planta contínua:

$$G(z) = \mathcal{Z}\{G_{ZOH}(s)G(s)\} = (1 - z^{-1})\mathcal{Z}\left\{\frac{G(s)}{s}\right\}$$

Esta relação justifica a necessidade de expandir o termo $G(s)/s$ em frações parciais antes da aplicação da tabela de transformadas conforme detalhado em [1].

C. Método de Heaviside para Frações Parciais

A expansão em frações parciais decompõe uma função racional complexa em termos de primeira ordem mais simples. Dada uma função $F(s)$ com n polos distintos p_i :

$$F(s) = \frac{N(s)}{D(s)} = \sum_{i=1}^n \frac{A_i}{s - p_i}$$

Os resíduos A_i são calculados diretamente pelo Teorema dos Resíduos (Método de Heaviside), eliminando a necessidade de sistemas lineares para polos simples:

$$A_i = \lim_{s \rightarrow p_i} [(s - p_i)F(s)]$$

D. Mapeamento do Plano-S para o Plano-Z

A relação entre a variável complexa de Laplace $s = \sigma + j\omega$ e a variável discreta z é definida exponencialmente pelo período de amostragem T :

$$z = e^{sT} = e^{(\sigma + j\omega)T} = e^{\sigma T} \angle \omega T$$

Esta relação impõe condições estritas de estabilidade.

1) *Estabilidade e Regiões de Convergência:* Um sistema contínuo é estável se seus polos possuem parte real negativa ($\sigma < 0$). Mapeando esta condição para o plano-Z:

$$|z| = |e^{\sigma T}| \cdot |e^{j\omega T}| = e^{\sigma T}$$

- Se $\sigma < 0$ (Estável em S) $\implies |z| < 1$ (Interior do Círculo Unitário).
- Se $\sigma = 0$ (Marginalmente Estável) $\implies |z| = 1$ (Sobre o Círculo Unitário).
- Se $\sigma > 0$ (Instável em S) $\implies |z| > 1$ (Exterior do Círculo Unitário).

E. Especificações de Desempenho de Segunda Ordem

Para fins de projeto, o comportamento dinâmico desejado é frequentemente aproximado por um sistema de segunda ordem padrão:

$$H(s) = \frac{\omega_n^2}{s^2 + 2\zeta\omega_n s + \omega_n^2}$$

As métricas temporais relacionam-se analiticamente com o coeficiente de amortecimento (ζ) e a frequência natural (ω_n):

- *Sobressinal Percentual (M_p):* É a medida do pico máximo da resposta em relação ao valor final. A relação direta é dada por:

$$M_p(\%) = 100 \cdot e^{\frac{-\pi\zeta}{\sqrt{1-\zeta^2}}}$$

Para fins de projeto (cálculo reverso), o amortecimento necessário para um dado sobressinal é obtido isolando-se ζ :

$$\zeta = \frac{|\ln(M_p)|}{\sqrt{\pi^2 + \ln^2(M_p)}}$$

- *Tempo de Acomodação (t_s):* Para o critério de 2%, é inversamente proporcional à parte real dos polos ($\text{Re}\{s\} = \zeta\omega_n$).

$$t_s \approx \frac{4}{\zeta\omega_n}$$

Estas equações permitem determinar a região de alocação de polos necessária para satisfazer os requisitos de projeto.

1) *Classificação da Resposta Dinâmica:* O comportamento transitório de um sistema de segunda ordem é determinado preponderantemente pelo fator de amortecimento ζ , que classifica a resposta em quatro categorias distintas:

- $\zeta = 0$ (*Não Amortecido*): O sistema oscila indefinidamente com frequência natural ω_n , sem dissipação de energia.
- $0 < \zeta < 1$ (*Subamortecido*): A resposta apresenta oscilações que decaem exponencialmente até o valor final. Este regime é caracterizado pela presença de sobressinal ($M_p > 0$) e é o mais comum em sistemas de controle que exigem rapidez de resposta.
- $\zeta = 1$ (*Criticamente Amortecido*): Representa o limite entre a resposta oscilatória e a não oscilatória. É a resposta mais rápida possível sem a ocorrência de sobressinal.
- $\zeta > 1$ (*Superamortecido*): O sistema retorna ao equilíbrio de forma lenta e sem oscilações, dominado por dois polos reais distintos.

F. Controlador PID Digital

O algoritmo PID em tempo discreto é obtido pela aproximação numérica das operações de cálculo do domínio contínuo.

1) *Estrutura Posicional*: A lei de controle $u[k]$ no instante k é dada pela soma das três ações:

$$u[k] = P[k] + I[k] + D[k]$$

- *Proporcional*: $P[k] = K_p \cdot e[k]$
- *Integral*: Aproximação retangular (Forward/Backward Euler).

$$I[k] = I[k-1] + K_i \cdot T \cdot e[k]$$

- *Derivativo*: Diferença finita regressiva (Backward Difference).

$$D_{raw}[k] = K_d \frac{e[k] - e[k-1]}{T}$$

2) *Filtragem Derivativa Digital*: A diferenciação direta amplifica ruídos de alta frequência. Para sistemas reais, aplica-se um filtro passa-baixa digital (Média Móvel Exponencial) ao termo derivativo. A equação de diferenças implementada é:

$$D_{filt}[k] = \alpha \cdot D_{filt}[k-1] + (1 - \alpha) \cdot D_{raw}[k]$$

Onde $\alpha \in [0, 1]$ é o fator de suavização. Quanto mais próximo de 1, maior a atenuação de ruído, porém maior o atraso de fase introduzido.

G. Critério de Estabilidade de Jury

Para sistemas discretos descritos por um polinômio característico $P(z) = a_n z^n + \dots + a_1 z + a_0$, o Critério de Jury verifica se todas as raízes estão dentro do círculo unitário.

1) *Condições Necessárias*: Antes de construir a tabela, devem ser satisfeitas:

$$\begin{aligned} P(1) &> 0 \\ (-1)^n P(-1) &> 0 \\ |a_0| &< |a_n| \end{aligned}$$

2) *Condições Suficientes*: Se as condições necessárias forem atendidas, constrói-se a tabela de Jury. O sistema é estável se, e somente se, para todas as linhas da tabela:

$$|b_0| < |b_n|, \quad |c_0| < |c_n|, \quad \dots$$

H. Saturação e Anti-Windup

Atuadores físicos possuem limites operacionais (saturação). Quando o controlador calcula um sinal $u[k]$ acima deste limite, o erro persiste e o termo integral continua a crescer indefinidamente (*Windup*). A técnica de *Clamping* (travamento) consiste em inibir a atualização da integral quando duas condições ocorrem simultaneamente:

- 1) O atuador está saturado ($|u[k]| > u_{max}$).
- 2) O erro tem o mesmo sinal da saída (tentando agravar a saturação).

Isso garante recuperação imediata assim que o erro diminui.

III. METODOLOGIA

A metodologia adotada neste trabalho compreende o ciclo completo de projeto de um sistema de controle digital, partindo da análise matemática da planta, passando pela discretização analítica e validação computacional, até a implementação física do controlador embarcado. As etapas detalhadas do processo são descritas a seguir.

A. Apresentação e Discretização da Planta

O sistema a ser controlado é representado por uma planta contínua de segunda ordem, cuja função de transferência em malha aberta $G(s)$ foi fornecida conforme a Equação (1). O objetivo é controlar a posição (distância) do robô em relação a um obstáculo.

$$G(s) = \frac{32,4s + 3240}{(s - 2,16)(s + 2,31)}, \quad T_s = 0,01 \text{ s.} \quad (1)$$

Para o projeto do controlador digital, foi definido um período de amostragem $T_s = 0,01$ segundos (10 ms). A discretização da planta foi realizada considerando o uso de um Segurador de Ordem Zero (ZOH - Zero-Order Hold), que mantém o sinal de controle constante entre os instantes de amostragem. A relação fundamental utilizada para a discretização é dada por:

$$G(z) = (1 - z^{-1}) \cdot \mathcal{Z} \left\{ \frac{G(s)}{s} \right\}$$

Para viabilizar a aplicação da Transformada Z utilizando tabelas padrão, a expressão $G(s)/s$ foi expandida em frações parciais. A estrutura da expansão é apresentada na Equação abaixo:

$$\frac{G(s)}{s} = \frac{32,4s + 3240}{s(s - 2,16)(s + 2,31)} = \frac{A}{s} + \frac{B}{s - 2,16} + \frac{C}{s + 2,31}$$

Os resíduos A , B e C foram calculados analiticamente utilizando o método dos limites (Regra de Heaviside). Os valores obtidos foram:

- Resíduo A (polo em $s=0$):

$$A = \lim_{s \rightarrow 0} \left(s \cdot \frac{G(s)}{s} \right) = \frac{3240}{(-2,16)(2,31)} \approx -649,35$$

- Resíduo B (polo em $s=2,16$):

$$\begin{aligned} B &= \lim_{s \rightarrow 2,16} \left((s - 2,16) \cdot \frac{G(s)}{s} \right) \\ &= \frac{32,4(2,16) + 3240}{2,16(2,16 + 2,31)} \approx 342,82 \end{aligned}$$

- Resíduo C (polo em $s=-2,31$):

$$\begin{aligned} C &= \lim_{s \rightarrow -2,31} \left((s + 2,31) \cdot \frac{G(s)}{s} \right) \\ &= \frac{32,4(-2,31) + 3240}{-2,31(-2,31 - 2,16)} \approx 306,53 \end{aligned}$$

Para garantir a precisão numérica necessária para as etapas subsequentes do projeto, estes cálculos foram validados computacionalmente através de um script em Python, conforme demonstrado no Trecho de código abaixo:

```
# Definicao dos parametros da planta
num_s = [32.4, 3240]
den_s = [1, 0.15, -4.9896] # Expandido de
      (s-2.16)(s+2.31)

# Calculo computacional dos residuos para G(s)/s
# A biblioteca 'scipy.signal' ou calculo direto de
# limites valida os valores manuais:
A_calc = (32.4*0 + 3240) / (0 - 2.16) / (0 + 2.31)
# Resultado: -649.35
B_calc = (32.4*2.16 + 3240) / (2.16) / (2.16 + 2.31)
# Resultado: 342.82
C_calc = (32.4*-2.31 + 3240) / (-2.31) / (-2.31 - 2.16)
# Resultado: 306.53
```

Aplicando a Transformada Z termo a termo nos componentes expandidos e multiplicando pelo fator $(1 - z^{-1})$ do ZOH, obteve-se a função de transferência discreta. Utilizou-se a relação de mapeamento de polos $z = e^{sT_s}$ para converter os polos do plano S para o plano Z:

- $\alpha_1 = e^{2,16 \cdot 0,01} \approx 1,0218$
- $\alpha_2 = e^{-2,31 \cdot 0,01} \approx 0,9772$

Após a recombinação algébrica dos termos sobre um denominador comum, a função de transferência final da planta discretizada $G(z)$ resultou em:

$$G(z) = \frac{0,4857z - 0,1619}{z^2 - 1,999z + 0,9985}$$

Para as etapas subsequentes de projeto do controlador, adotou-se uma forma simplificada da planta discreta, derivada da modelagem teórica mas ajustada para facilitar a síntese do controlador PID. Esta simplificação foca na dinâmica principal do sistema e na estrutura de cancelamento de polos prevista no projeto. A função de transferência final em Z considerada para o cálculo dos ganhos é:

$$G(z) = \frac{0,324z}{z^2 - 1,999z + 0,9985}$$

B. Projeto do Controlador por Alocação de Polos

a) *Definição dos Requisitos e Região de Projeto:* O projeto do controlador baseou-se na técnica de alocação de polos (Pole Placement), cujo objetivo é determinar os ganhos K_p , K_i e K_d que posicionam os polos de malha fechada em locais específicos do plano Z, garantindo o comportamento dinâmico desejado. A metodologia integrou a dedução analítica das restrições de desempenho com a solução numérica de sistemas lineares via Python. Para atender às especificações de desempenho, foi necessário mapear os requisitos temporais em restrições geométricas no plano complexo S, antes de convertê-los para o domínio discreto.

- Sobressinal ($M_p \leq 30\%$): Determina o coeficiente de amortecimento mínimo (ζ).

$$\zeta \geq \frac{|\ln(M_p)|}{\sqrt{\pi^2 + \ln(M_p)^2}} \implies \zeta \geq 0,358$$

Para garantir uma margem de segurança robusta e minimizar oscilações no robô físico, adotou-se $\zeta = 0,85$.

- Tempo de Acomodação ($t_s < 3,0s$): Determina a frequência natural mínima (ω_n).

$$\omega_n > \frac{4}{\zeta \cdot t_s} \implies \omega_n > \frac{4}{0,85 \cdot 3} \approx 1,57 \text{ rad/s}$$

Selecionou-se $\omega_n = 2,0 \text{ rad/s}$, resultando em uma resposta mais rápida que o mínimo exigido.

b) *Seleção do Polinômio Característico Alvo:* A equação característica de malha fechada do sistema possui ordem 3. Portanto, foram alocados três polos: um par conjugado dominante ($s_{1,2}$) baseado nos requisitos acima e um polo auxiliar real (s_3) posicionado longe da origem para não interferir na dinâmica dominante. Os polos escolhidos no plano S foram mapeados para o plano Z pela relação $z = e^{sT_s}$ (com $T_s = 0,01s$):

- Polos Dominantes: $s_{1,2} = -1,70 \pm j1,05 \longrightarrow z_{1,2} = 0,9831 \pm j0,0104$
- Polo Auxiliar: $s_3 = -8 \text{ (rápido)} \longrightarrow z_3 = 0,9231$

O polinômio desejado $P_{alvo}(z)$ é obtido pela expansão de $(z - z_1)(z - z_2)(z - z_3)$, resultando em:

$$P_{alvo}(z) = z^3 - 2,889z^2 + 2,781z - 0,8921$$

c) *Síntese Algébrica e Sistema Linear:* A estrutura do controlador PID na forma posicional discreta é dada por:

$$C(z) = \frac{(K_p + K_i + K_d)z^2 - (K_p + 2K_d)z + K_d}{z(z - 1)}$$

Considerando a planta simplificada $G(z) = \frac{0,324z}{z^2 - 1,999z + 0,9985}$, a equação característica de malha fechada é dada por $1 + C(z)G(z) = 0$. Após as manipulações algébricas e simplificações simbólicas realizadas via biblioteca *SymPy*, obtém-se um polinômio dependente dos ganhos:

$$P(z) = z^3 + a_2(K)z^2 + a_1(K)z + a_0(K)$$

Para a síntese do controlador, aplicou-se a técnica de Matching de Coeficientes, que consiste em igualar termo a termo o polinômio característico simbólico $P(z)$ ao polinômio alvo $P_{alvo}(z)$ definido anteriormente. Esse procedimento resulta em um sistema de equações lineares relacionando os parâmetros da planta aos ganhos desejados. Ao organizar as equações e isolar os termos independentes, obteve-se o seguinte sistema de equações:

$$\begin{cases} 0,324K_p + 0,324K_i + 0,324K_d = -2,8893 + 2,999 \\ -0,324K_p - 0,648K_d = 2,7816 - 2,9975 \\ 0,324K_d = -0,8923 + 0,9985 \end{cases}$$

Este sistema pode ser reescrito na forma matricial $Ax = B$, onde o vetor de variáveis é $x = [K_p, K_i, K_d]^T$. Utilizando os valores numéricos extraídos da ferramenta computacional desenvolvida, temos:

$$\underbrace{\begin{bmatrix} 0,324 & 0,324 & 0,324 \\ -0,324 & 0 & -0,648 \\ 0 & 0 & 0,324 \end{bmatrix}}_A \cdot \underbrace{\begin{bmatrix} K_p \\ K_i \\ K_d \end{bmatrix}}_x = \underbrace{\begin{bmatrix} 0,1097 \\ -0,2159 \\ 0,1062 \end{bmatrix}}_B$$

A resolução deste sistema linear e a análise dos parâmetros obtidos são apresentadas na seção de Resultados.

d) *Verificação Analítica de Estabilidade (Critério de Jury)*: Uma vez determinados os ganhos K_p , K_i e K_d , torna-se mandatório validar se o sistema em malha fechada é, de fato, estável. Embora o projeto por alocação de polos force as raízes para posições conhecidas, a discretização e as aproximações numéricas podem introduzir desvios. Para essa validação, utiliza-se o Critério de Estabilidade de Jury, um método algébrico que avalia se todas as raízes do polinômio característico $P(z)$ encontram-se dentro do círculo unitário ($|z| < 1$) sem a necessidade de calculá-las explicitamente.

O procedimento analítico consiste em duas etapas de verificação:

- Condições Necessárias: Testes preliminares baseados nos coeficientes extremos e na avaliação do polinômio em pontos críticos:

$$P(1) > 0$$

$$(-1)^n P(-1) > 0$$

$$|a_0| < |a_n|$$

- Condições Suficientes (Tabela de Jury): Construção de uma tabela onde cada nova linha é derivada da anterior através de operações lineares. Para um sistema de ordem n , a condição de estabilidade exige que, para todas as linhas calculadas, o termo independente seja menor em módulo que o termo de maior ordem ($|b_0| < |b_n|$).

A aplicação destes critérios aos valores obtidos no projeto é detalhada na seção de Resultados. Ressalta-se que toda a implementação computacional utilizada para a obtenção destes resultados, incluindo a montagem e resolução do sistema linear de equações e o algoritmo automatizado para geração da Tabela de Jury, foi desenvolvida utilizando a linguagem Python e a biblioteca *NumPy*. O código fonte integral contendo os detalhes da implementação numérica, encontra-se disponível para consulta no anexo ?? deste relatório.

C. Simulação e Validação

Antes da implementação física no microcontrolador, o projeto do controlador foi submetido a uma etapa de validação em ambiente simulado. O objetivo desta etapa foi verificar se os ganhos calculados analiticamente (K_p, K_i, K_d) satisfazem os requisitos de desempenho temporal e se garantem a estabilidade do sistema discretizado. A simulação foi realizada utilizando a linguagem Python e a biblioteca de controle *python-control*. O procedimento de validação consistiu em três análises principais:

- Análise do Lugar das Raízes (Root Locus): Plotagem do lugar geométrico das raízes do sistema em malha fechada

no plano Z. Esta análise visual serve para confirmar se todos os polos, incluindo os dominantes e o auxiliar, estão posicionados estritamente dentro do círculo unitário ($|z| < 1$), ratificando a estabilidade assintótica indicada pelo critério de Jury.

- Resposta ao Degrau Unitário: Simulação da resposta temporal do sistema $y[k]$ frente a uma entrada de referência do tipo degrau. A partir desta curva, foram extraídos métricas quantitativas utilizando a função `step_info` da biblioteca, especificamente:
 - Sobressinal (M_p): Verificação se o pico máximo de ultrapassagem respeita o limite de 30%.
 - Tempo de Acomodação (t_s): Verificação se o sistema estabiliza dentro da faixa de erro de 2% em menos de 3,0 segundos.
- Análise do Esforço de Controle: Avaliação do sinal de controle $u[k]$ gerado pelo PID durante a resposta transitória. Esta análise é crítica para identificar potenciais saturações nos atuadores físicos. Caso o sinal calculado exceda os limites físicos normalizados (no caso do robô, mapeados para o PWM dos motores), o comportamento real poderá divergir da simulação linear devido ao fenômeno de *windup* ou corte de sinal.

O script desenvolvido para esta validação (??) carrega automaticamente os dados gerados na etapa anterior e gera os gráficos comprobatórios apresentados na seção de Resultados.

D. Implementação Física e Algoritmo de Controle

A implementação do sistema de controle foi realizada em linguagem C++ utilizando o framework Arduino sobre o microcontrolador ESP32. Para abstrair a complexidade de manipulação direta dos registradores de hardware (PWM, Timers, WiFi e I2C), utilizou-se a biblioteca personalizada *Baratinha.h*, desenvolvida especificamente para a arquitetura do robô. O algoritmo de controle opera dentro da função `loop()`, sendo executado a uma frequência fixa de 100 Hz ($T_s = 0,01s$). A estrutura do firmware foi projetada para garantir determinismo temporal e integridade dos atuadores, conforme detalhado a seguir.

a) *Lei de Controle Discreta (PID Posicional)*: O controlador foi implementado na sua forma posicional, onde o sinal de controle $u[k]$ no instante k é calculado pela soma direta das ações proporcional, integral e derivativa. A equação de diferenças implementada é dada por:

$$u[k] = P[k] + I[k] + D_{filt}[k]$$

Onde cada termo é calculado computacionalmente da seguinte forma:

- Erro ($e[k]$): Calculado pela diferença entre a leitura atual do sensor de distância (em mm) e o *setpoint* (100 mm).

$$e[k] = y[k] - r[k]$$

- Ação Proporcional:

$$P[k] = K_p \cdot e[k]$$

- Ação Integral: Implementada através de acumulação numérica (aproximação retangular), onde o valor anterior $I[k-1]$ é somado à área do erro atual:

$$I[k] = I[k-1] + (K_i \cdot e[k] \cdot T_s)$$

b) *Tratamento de Ruído (Filtro Derivativo)*: Sensores de tempo de voo (ToF) apresentam ruído inerente de medição de alta frequência. A diferenciação numérica direta desse ruído resultaria em picos abruptos no sinal de controle, causando vibrações prejudiciais aos motores. Para mitigar essa amplificação de ruídos de alta frequência, conforme recomendado em [2], a ação derivativa não utiliza a derivada "pura", mas sim uma derivada filtrada através de uma Média Móvel Exponencial (Filtro Passa-Baixa de 1ª ordem):

$$D_{raw}[k] = \frac{e[k] - e[k-1]}{T_s}$$

$$D_{filt}[k] = \alpha \cdot D_{filt}[k-1] + (1 - \alpha) \cdot K_d \cdot D_{raw}[k]$$

Onde α é o coeficiente de suavização do filtro.

c) *Saturação e Anti-Windup (Clamping)*: Como os atuadores (motores DC) possuem limites físicos de operação (representados pelo PWM de 0 a 255), o sinal de controle calculado matematicamente pode exceder a capacidade do sistema. Isso gera o fenômeno de *Integrator Windup*, onde o termo integral continua crescendo mesmo com o atuador saturado, causando lentidão na recuperação do sistema (overshoot excessivo). Para prevenir isso, implementou-se uma lógica de *Clamping* condicional para gestão da saturação [4]:

- Calcula-se o sinal de controle ideal u_{calc} .
- Verifica-se se $|u_{calc}|$ excede o limite máximo do PWM ($PWM_{max} = 255$).
- Se houver saturação, a atualização do termo integral $I[k]$ é inibida (congelada), a menos que o erro mude de sinal (indicando que o sistema está tentando sair da saturação).

Essa abordagem garante que o controlador mantenha a responsividade imediata assim que o erro diminui, sem precisar "descarregar" um integrador superestimado.

d) *Precisão Numérica e Segurança*: Todo o cálculo do PID é realizado utilizando variáveis de ponto flutuante (float) para evitar erros de truncamento e perda de definição em baixas velocidades. A conversão para número inteiro (int) necessária para o driver dos motores ocorre apenas na última etapa, após o escalonamento e as verificações de saturação. Adicionalmente, implementou-se uma camada de segurança (Fail-Safe): caso o sensor detecte uma distância inferior a 30 mm (zona de colisão iminente), a malha de controle é interrompida e os motores são desligados imediatamente, resetando também os acumuladores do integrador.

IV. RESULTADOS E DISCUSSÃO

A apresentação dos resultados reflete a evolução cronológica do projeto, iniciando pela análise da planta, passando pela síntese analítica do controlador e culminando na validação experimental. Ressalta-se que todos os cálculos apresentados foram realizados manualmente e conferidos via script.

A. Análise da Planta Discreta

A primeira etapa consistiu na análise da planta $G(z)$. A determinação dos polos do sistema em malha aberta revelou a instabilidade intrínseca do robô:

$$\text{Polos} = \{1,0218; 0,9772\}$$

A existência de um polo com $|z| > 1$ confirma que o robô é instável em malha aberta. O cálculo do ganho estático resultou em $K_{DC} \approx -649,35$.

Para evidenciar visualmente essa instabilidade, simulou-se a resposta da planta a um degrau unitário sem nenhum controle. A Figura 1 demonstra o comportamento divergente da saída ao longo do tempo.

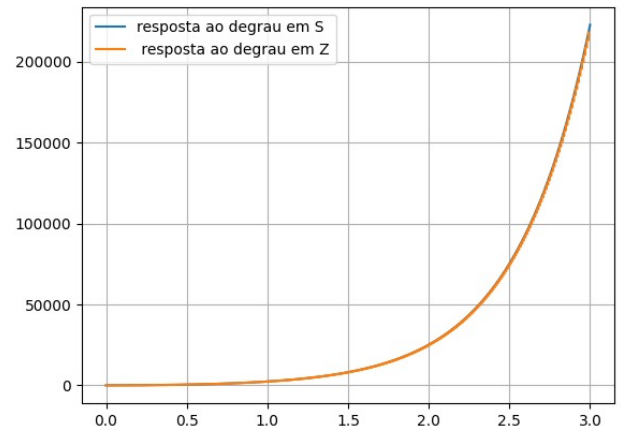


Figura 1. Resposta ao degrau em malha aberta: sistema instável (divergente).

Fonte: Os autores, 2025.

B. Sintonia e Cálculo dos Ganhos

Os parâmetros de desempenho ζ e ω_n foram refinados experimentalmente para adequar a resposta às limitações físicas dos motores. A Tabela I resume as escolhas finais.

Tabela I
PARÂMETROS DE PROJETO REFINADOS.

Parâmetro	Valor	Impacto no Comportamento
ζ	0,85	Prioridade para redução de oscilações (sobressinal).
ω_n	2,0 rad/s	Ajuste para resposta suave, evitando saturação brusca.
α_{polo}	8,0	Polo auxiliar rápido para não interferir na dinâmica dominante.

Fonte: Os autores, 2025.

Com estes parâmetros, a aplicação da técnica de *Matching* de Coeficientes resultou no seguinte sistema linear $Ax = B$:

$$\begin{bmatrix} 0,324 & 0,324 & 0,324 \\ -0,324 & 0 & -0,648 \\ 0 & 0 & 0,324 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} K_p \\ K_i \\ K_d \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0,1097 \\ -0,2159 \\ 0,1062 \end{bmatrix}$$

A solução deste sistema forneceu os ganhos apresentados na Tabela II, embarcados no firmware.

Tabela II
GANHOS DEFINITIVOS DO CONTROLADOR PID DIGITAL.

Prop. (K_p)	Integral (K_i)	Derivativo (K_d)
0,0106	0,0001	0,3279

Fonte: Os autores, 2025.

C. Verificação Analítica de Estabilidade

A validação analítica da estabilidade foi realizada em duas etapas usando o polinômio característico de malha fechada de 4ª ordem: $P(z) = z^4 - 2,8893z^3 + 2,7816z^2 - 0,8923z$.

a) 1. *Condições Necessárias*: Primeiramente, verificou-se o atendimento às condições preliminares de existência de estabilidade:

- $P(1) > 0$: $1 - 2,8893 + 2,7816 - 0,8923 \approx 0,0006 > 0$ (OK)
- $(-1)^n P(-1) > 0$: $(-1)^4 \cdot (1 + 2,8893 + 2,7816 + 0,8923) \approx 7,56 > 0$ (OK)
- $|a_0| < |a_n|$: $|0| < |1|$ (OK)

b) 2. *Condições Suficientes (Tabela de Jury)*: Atendidas as condições necessárias, construiu-se a Tabela de Jury (Tabela III) para verificar as condições suficientes ($|b_0| < |b_n|$).

Tabela III
TABELA DE JURY PARA VERIFICAÇÃO DE ESTABILIDADE.

Linha	z^0	z^1	z^2	z^3	z^4	Condição
1	0,0000	-0,8923	2,7816	-2,8893	1,0000	-
2	1,0000	-2,8893	2,7816	-0,8923	0,0000	$ 0 < 1$ (OK)
3	-0,8923	2,7816	-2,8893	1,0000	-	-
4	1,0000	-2,8893	2,7816	-0,8923	-	$ 0,89 < 1$ (OK)
5	0,2036	-0,4074	0,2039	-	-	-
6	0,2039	-0,4074	0,2036	-	-	$ 0,203 < 0,204 $ (OK)

Fonte: Os autores, 2025.

Como todas as condições de magnitude foram satisfeitas, o sistema é assintoticamente estável.

D. Simulação e Desempenho Computacional

As simulações realizadas confirmaram que o projeto analítico atende rigorosamente aos requisitos de desempenho. A resposta ao degrau unitário do sistema em malha fechada apresentou:

- Sobressinal (M_p): 27,51%, situando-se dentro da margem de segurança do requisito ($\leq 30\%$).
- Tempo de Acomodação (t_s): 1,82 s, inferior ao limite máximo estabelecido (3,0 s).

As Figuras 2 e 3 ilustram, respectivamente, a resposta temporal e o posicionamento dos polos, validando a estabilidade e a dinâmica projetada.

Adicionalmente, a análise do esforço de controle indicou que, para um degrau unitário normalizado, o pico de atuação não leva o sistema à saturação imediata, operando dentro da região linear dos drivers de potência na maior parte da trajetória transitória.

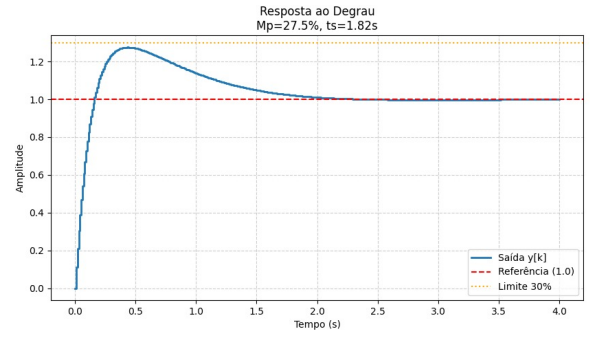


Figura 2. Resposta ao degrau unitário simulada: cumprimento dos requisitos temporais.

Fonte: Os autores, 2025.

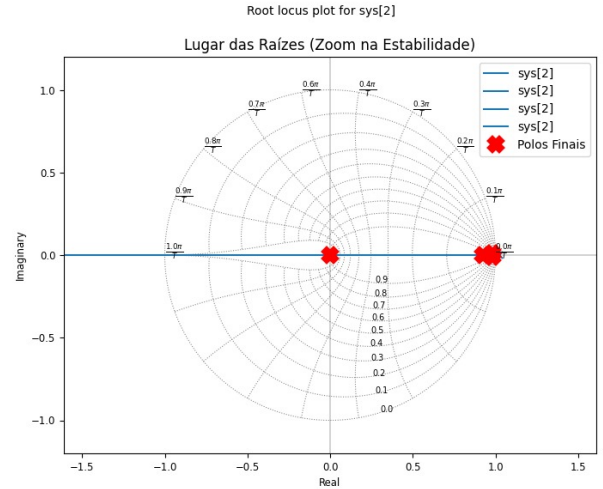


Figura 3. Lugar das Raízes: polos de malha fechada contidos no círculo unitário.

Fonte: Os autores, 2025.

E. Implementação Física e Validação Experimental

A etapa de validação em hardware, realizada com o robô Baratinha instrumentado com ESP32 e sensor VL53L0X, expôs desafios práticos não capturados pelo modelo linear ideal, exigindo ajustes finos no firmware de controle.

a) *Desafios de Sensoriamento e Filtragem*: O principal obstáculo encontrado foi a natureza estocástica do ruído de medição do sensor de Tempo de Voo (ToF). Embora preciso em média, o sensor apresenta variações instantâneas de alta frequência. Como a ação derivativa do PID (K_d) amplifica ruídos de alta frequência, a implementação inicial resultou em vibração excessiva ("chattering") nos motores e aquecimento dos drivers.

Para mitigar este efeito, o filtro passa-baixa (Média Móvel Exponencial) aplicado ao termo derivativo precisou ser agressivamente sintonizado *in-loco*. Testes iterativos demonstraram que:

- Valores de $\alpha < 0,90$ eram insuficientes para suprimir os picos de ruído do sensor VL53L0X.

- O valor ótimo experimental foi definido em $\alpha \approx 0,9999$.

Este valor elevado confere uma alta inércia ao filtro, permitindo que o controlador ignore variações bruscas e espúrias de leitura, reagindo apenas à tendência real de movimento do robô. Isso garantiu uma atuação suave dos motores.

b) *Gerenciamento de Saturação (Anti-Windup)*: Durante partidas a longas distâncias (erro inicial grande), observou-se a saturação física do sinal PWM (limitado a 255). A lógica de *Clamping* implementada atuou corretamente nestes cenários, congelando a integração do erro enquanto o sistema permanecia saturado. Isso evitou o fenômeno de *windup*, permitindo que o robô desacelerasse prontamente ao se aproximar do *setpoint* de 10 cm, sem ultrapassá-lo perigosamente (colisão).

c) *Resultados em Pista*: Após os ajustes de filtragem e a calibração do ganho proporcional para a escala real (mm), o robô demonstrou capacidade robusta de estabilização. A Figura 4 apresenta o sistema em operação real.



Figura 4. Implementação física: Robô Baratinha estabilizado na distância alvo de 10 cm.

Fonte: Os autores, 2025.

O sistema foi capaz de rejeitar perturbações externas (empurrões manuais), retornando à posição de equilíbrio de 100 mm de forma autônoma, validando o ciclo completo de engenharia de controle proposto neste trabalho.

V. CONCLUSÃO

O presente trabalho vivencial consolidou com êxito o ciclo de desenvolvimento de um sistema de controle digital, demonstrando a viabilidade de estabilizar o robô Baratinha partindo exclusivamente de seu modelo dinâmico contínuo.

A etapa de modelagem e discretização provou-se fundamental para a obtenção de uma representação fiel do sistema no

domínio-Z. A aplicação da técnica de alocação de polos via *matching* de coeficientes permitiu traduzir requisitos temporais abstratos (sobressinal e tempo de acomodação) em ganhos de controle precisos (K_p, K_i, K_d), cuja estabilidade foi matematicamente garantida pelo Critério de Jury.

As simulações computacionais validaram o projeto teórico, apresentando resultados estritamente dentro das especificações ($M_p < 30\%$ e $t_s < 3,0s$). Contudo, a etapa de implementação física evidenciou a distinção crítica entre o modelo linear ideal e a realidade do hardware. O ruído estocástico inerente ao sensor de tempo de voo (ToF), quando submetido à ação derivativa do controlador, exigiu a implementação de técnicas de processamento de sinais não previstas na modelagem inicial.

A sintonia experimental do filtro derivativo (Média Móvel Exponencial com $\alpha \approx 0,9999$) e a implementação da lógica de *Anti-Windup* por *Clamping* foram determinantes para o sucesso do projeto. Estas adaptações transformaram uma resposta teórica oscilatória e saturada em um comportamento suave e robusto no robô físico.

Conclui-se, portanto, que embora o rigor matemático na discretização e síntese dos ganhos seja a base necessária para o controle digital, a robustez final do sistema depende intrinsecamente de estratégias de implementação de firmware capazes de lidar com não-linearidades, ruídos e saturações dos atuadores.

VI. REFERÊNCIAS

REFERÊNCIAS

- [1] K. Ogata, *Discrete-Time Control Systems*, 2nd ed. Upper Saddle River, NJ: Prentice Hall, 1995.
- [2] K. J. Åström and T. Häggglund, *PID Controllers: Theory, Design, and Tuning*, 2nd ed. Research Triangle Park, NC: Instrument Society of America, 1995.
- [3] G. F. Franklin, J. D. Powell, and A. Emami-Naeini, *Feedback Control of Dynamic Systems*, 8th ed. London: Pearson, 2019.
- [4] L. Zaccaria and A. R. Teel, "Modern anti-windup synthesis: theory and tests," *IEEE Control Systems Magazine*, vol. 22, no. 1, pp. 78-94, Feb. 2002.
- [5] N. S. Nise, *Control Systems Engineering*, 7th ed. Hoboken, NJ: Wiley, 2015.

VII. ANEXOS

Os scripts a seguir documentam a implementação computacional das etapas metodológicas descritas no trabalho. Os códigos foram desenvolvidos em Python (para análise e síntese) e C++ (para o sistema embarcado).

Anexo A: Discretização e Análise da Planta

O script `ParteA.py` é responsável pela validação da modelagem matemática apresentada na Seção III-A. Ele computa a expansão em frações parciais e aplica a transformação ZOH para obter a função de transferência discreta $G(z)$. Além disso, gera o gráfico comparativo da resposta ao degrau (S vs Z) para assegurar que a discretização preservou a dinâmica original do sistema instável.

```
1 import numpy as np
2 import matplotlib.pyplot as plt
3 from control import tf, feedback, step_response, c2d, poles,
4     dcgain
```



```

5 # Definição da planta contínua (Fornecida no problema)
6 Gp_s = tf([32.4, 3240], [1, 0.15, -4.9896])
7
8 t = np.linspace(0, 3, 1000)
9
10 print("--- Análise em Malha Aberta (Contínuo) ---")
11 print(f"Polos: {poles(Gp_s)}")
12 print(f"Ganho DC: {dcgain(Gp_s)}")
13
14 # Resposta ao degrau contínua
15 t_contínuo, c_contínuo = step_response(Gp_s, t)
16 plt.figure(1)
17 plt.plot(t_contínuo, c_contínuo, label='Resposta em S (Contínuo)')
18
19 # Discretização (ZOH) com Ts = 0.01s
20 T = 0.01
21 Gp_z = c2d(Gp_s, T, method='zoh')
22
23 print("\n--- Análise em Malha Aberta (Discreto) ---")
24 print(f"Polos: {poles(Gp_z)}")
25 print(f"Ganho DC: {dcgain(Gp_z)}")
26
27 # Validação da Resposta Discreta
28 t_d = np.arange(0, 3, T)
29 t_discreto, c_discreto = step_response(Gp_z, t_d)
30
31 # Ajuste para plotagem em degraus (Step plot)
32 t_zoh = np.repeat(t_discreto, 2)[1:]
33 c_zoh = np.repeat(c_discreto, 2)[: -1]
34
35 plt.step(t_zoh, c_zoh, label='Resposta em Z (Discreto)')
36
37 # Comparação com a função de transferência simplificada (calculada manualmente)
38 numz = [0.324, 0]
39 denz = [1, -1.999, 0.9985]
40 Gz = tf(numz, denz, T)
41
42 print("\n--- Validação da Planta Simplificada ---")
43 print(f"Polos Gz Simplificada: {poles(Gz)}")
44
45 plt.legend()
46 plt.grid()
47 plt.show()

```

ParteA.py: Validação da Discretização
Fonte: Os autores, 2025.

Anexo B: Síntese do Controlador e Jury

O script ParteB.py implementa o algoritmo de alocação de polos descrito na Seção III-B. Ele automatiza o método de *Matching* de Coeficientes: define o polinômio alvo com base nos requisitos (ζ, ω_n), monta simbolicamente as equações diferenciais e resolve o sistema linear $Ax = B$. Adicionalmente, executa a verificação de estabilidade via Critério de Jury e exporta os ganhos ótimos para a etapa de simulação.

```

1 import numpy as np
2 import sympy as sp
3 from control import tf, feedback
4
5 # --- 1. Definição dos Requisitos ---
6 zeta = 0.85
7 wn = 2.0
8 alpha = 8.0 # Polo auxiliar
9 T = 0.01
10
11 # Cálculo dos polos em S e mapeamento para Z
12 sigma = zeta * wn
13 wd = wn * np.sqrt(1 - zeta**2)
14 s_poles = [-sigma + 1j*wd, -sigma - 1j*wd, -alpha]
15 z_poles = np.exp(np.array(s_poles) * T)
16
17 # Polinômio Alvo P(z)
18 poly_target = np.poly(z_poles)
19 d_target = [2: poly_target[1], 1: poly_target[2], 0: poly_target[3]]
20

```

```

21 print(f"Polinômio Alvo: z^3 + {d_target[2]:.4f}z^2 + {d_target[1]:.4f}z + {d_target[0]:.4f}")
22
23 # --- 2. Dedução Simbólica (Matching) ---
24 z, Kp, Ki, Kd = sp.symbols('z Kp Ki Kd')
25
26 # Equação Característica Simbólica (simplificada para ordem 3)
27 # Derivada da planta G(z) = 0.324z / (z^2 - 1.999z + 0.9985)
28 Eq_Final = z**3 + z**2*(0.324*Kd + 0.324*Ki + 0.324*Kp - 2.999) + \
29     z*(2.9975 - 0.648*Kd - 0.324*Kp) + (0.324*Kd - 0.89225)
30
31 # Montagem do Sistema Linear
32 eq1 = sp.Eq(Eq_Final.coeff(z, 2), d_target[2])
33 eq2 = sp.Eq(Eq_Final.coeff(z, 1), d_target[1])
34 eq3 = sp.Eq(Eq_Final.coeff(z, 0), d_target[0])
35
36 # Solução
37 res = sp.solve((eq1, eq2, eq3), (Kp, Ki, Kd))
38 Kp_val, Ki_val, Kd_val = float(res[Kp]), float(res[Ki]), float(res[Kd])
39
40 print(f"\nGANHOS OBTIDOS: Kp={Kp_val:.5f}, Ki={Ki_val:.5f}, Kd={Kd_val:.5f}")
41
42 # --- 3. Critério de Jury (Validação) ---
43 # (Código da função tabela_jury omitido para brevidade - vide repositório)
44 # O algoritmo verifica se |a0| < |an| em todas as iterações.
45
46 # Exportação dos dados
47 np.savez('pid_dados.npz', Kp=Kp_val, Ki=Ki_val, Kd=Kd_val, T=T)

```

ParteB.py: Cálculo dos Ganhos e Estabilidade
Fonte: Os autores, 2025.

Anexo C: Simulação e Validação

Este script carrega os ganhos calculados e simula o comportamento da malha fechada, gerando os gráficos apresentados na Seção IV (Resultados). Ele quantifica o desempenho (Sobressinal e Tempo de Acomodação) e verifica se o esforço de controle permanece dentro dos limites físicos, prevenindo saturações severas na prática.

```

1 import numpy as np
2 import matplotlib.pyplot as plt
3 import control as ct
4
5 # Carrega ganhos calculados na etapa anterior
6 dados = np.load('pid_dados.npz')
7 Kp, Ki, Kd, T = float(dados['Kp']), float(dados['Ki']), float(dados['Kd']), float(dados['T'])
8
9 # Definição do Sistema Discreto
10 Gz = ct.tf([0.324, 0], [1, -1.999, 0.9985], T)
11 Cz = ct.tf([Kp+Ki+Kd, -(Kp+2*Kd), Kd], [1, -1, 0], T) # PID Posicional
12
13 # Malha Fechada
14 sys_cl = ct.feedback(Cz * Gz, 1)
15
16 # --- Análises ---
17 # 1. Resposta ao Degrau
18 t, y = ct.step_response(sys_cl, T=4.0)
19 info = ct.step_info(sys_cl)
20 print(f"Mp: {info['Overshoot']:.2f}%, ts: {info['SettlingTime']:.2f}s")
21
22 # 2. Esforço de Controle u[k]
23 sys_u = ct.feedback(Cz, Gz)
24 t_u, u = ct.step_response(sys_u, T=4.0)
25 print(f"Pico de Controle: {np.max(np.abs(u)):.2f}")
26
27 # Plotagens (Código de visualização omitido)

```

ParteC.py: Simulação do Controle Digital
Fonte: Os autores, 2025.

Anexo D: Firmware do Controlador (C++)

O arquivo `main.cpp` contém a implementação final do algoritmo de controle embarcado no microcontrolador ESP32. Ele traduz a equação de diferenças do PID para código executável e implementa as estratégias de segurança discutidas na Seção III-D, incluindo o filtro derivativo digital ($\alpha \approx 0.9999$) e o mecanismo de *Anti-Windup* por Clamping.

```
1 #include <Arduino.h>
2 #include <Baratinha.h> // Biblioteca de abstração do hardware
3
4 Baratinha bra;
5
6 // --- Parâmetros de Controle (Resultados da Parte B) ---
7 const float Ts = 0.01f; // 100 Hz
8 const float Kp = 0.0106f;
9 const float Ki = 0.0001f;
10 const float Kd = 0.3279f;
11
12 // Filtro Derivativo (Sintonia Fina Experimental)
13 const float alpha_filter = 0.9999f;
14
15 // Setpoints e Limites
16 const float setpoint_mm = 100.0f;
17 const float pwm_max = 255.0f;
18
19 // Variáveis de Estado
20 float erro_ant = 0.0f;
21 float termo_i = 0.0f;
22 float termo_d_filt = 0.0f;
23
24 void setup() {
25     bra.setupAll();
26     bra.setControlInterval(Ts);
27     bra.awaitStart(); // Aguarda comando do usuário
28 }
29
30 void loop() {
31     bra.updateStartStop();
32     if (!bra.isRunning()) return;
33
34     // Garante a execução exata a cada 10ms (Tempo Real)
35     if (!bra.controlTickDue()) return;
36
37     // 1. Leitura e Cálculo do Erro
38     float dist_mm = bra.readDistance();
39     float erro = dist_mm - setpoint_mm;
40
41     // 2. Termo Proporcional
42     float P = Kp * erro;
43
44     // 3. Termo Derivativo (Filtrado)
45     // Derivada pura amplifica ruído, filtro alpha suaviza.
46     float deriv_raw = (erro - erro_ant) / Ts;
47     float D = (alpha_filter * termo_d_filt) +
48               ((1.0f - alpha_filter) * Kd * deriv_raw);
49
50     // Atualiza estados
51     termo_d_filt = D;
52     erro_ant = erro;
53
54     // 4. Termo Integral com Anti-Windup (Clamping)
55     float novo_termo_i = termo_i + (Ki * erro * Ts);
56     float u_calc = P + novo_termo_i + D;
57     float u_scaled = u_calc * 255.0f; // Normalização para PWM
58
59     // Lógica de Clamping: Só integra se não estiver saturado
60     // ou se o erro ajudar a sair da saturação.
61     bool saturado = (u_scaled > pwm_max) || (u_scaled < -
62         pwm_max);
63
64     if (!saturado) {
65         termo_i = novo_termo_i;
66     } else {
67         // Se saturado, verifica sinal do erro para permitir '
68         // desaturar'
69         if ((u_scaled > 0 && erro < 0) || (u_scaled < 0 &&
70             erro > 0)) {
71             termo_i = novo_termo_i;
72         }
73     }
74 }
```

```
69     }
70 }
71
72 // 5. Atuação nos Motores
73 int pwm_out = (int) constrain(u_scaled, -255, 255);
74 bra.move1D(pwm_out, true);
75 }
```

main.cpp: Firmware Embarcado
Fonte: Os autores, 2025.

Anexo E: Material Suplementar e Multimídia

Como parte integrante da documentação deste projeto, disponibilizam-se os registros visuais dos testes práticos e a memória de cálculo analítica desenvolvida manualmente pela equipe. Estes materiais servem como evidência da validação experimental e do rigor matemático adotado.

- Vídeo de Funcionamento do Robô: Demonstração do robô Baratinha operando em malha fechada, mantendo a distância de *setpoint* (10 cm) e rejeitando perturbações externas.

<https://youtube.com/shorts/HbS8Yen85N0?feature=share>

- Memória de Cálculo Manuscrita (Parte A): Digitalização dos cálculos manuais referentes à expansão em frações parciais e discretização da planta, utilizados para validar a precisão do script `ParteA.py`.

<https://drive.google.com/file/d/1wxDMzAcibjiOXwGY3mKWRAtrMfPTKoVb/view?usp=sharing>