### 1 Modelagem de um Quadricóptero

Como definido no Capítulo ??, um quadricóptero é uma aeronave cuja propulsão é obtida a partir do uso de quatro rotores e um diagrama o representando é mostrado na Figura 1.

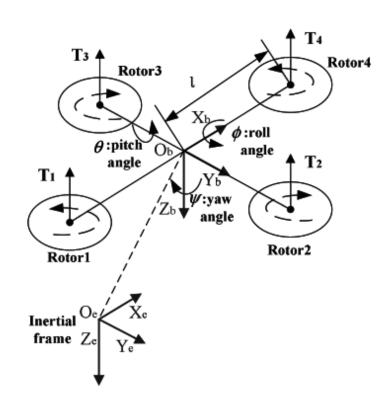


Figura 1 – Representação de um quadricóptero

Fonte: Adaptado de Gao et al. (2014)

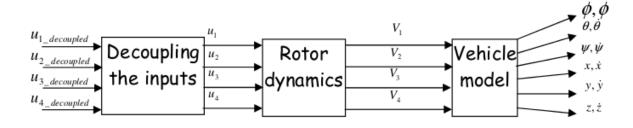
Neste diagrama, x, y e z indicam a orientação dos eixos,  $F_1$ ,  $F_2$ ,  $F_3$  e  $F_4$  são as forças geradas pela propulsão de cada um dos motores. As variáveis  $\phi$ ,  $\theta$ , e  $\psi$  são os ângulos de rotação do quadricóptero em relação aos eixos x, y e z respectivamente. Estes ângulos são também chamados ângulos de roll (rolamento), pitch (arfagem) e yaw (guinada), respectivamente. Além disto, o diagrama mostra ainda o sentido de rotação de cada um dos quatro rotores. Como se pode ver, os rotores dispostos sobre um mesmo eixo possuem um mesmo sentido de rotação. Desta forma, os rotores 1 e 3 (dispostos sobre o eixo x), giram no sentido horário. Já os rotores 2 e 4 (dispostos sobre o eixo y) giram no sentido anti-horário. Esta disposição dos rotores permite que os empuxos horizontais se anulem, possibilitando a estabilidade do quadricóptero quando submetido a uma ação de controle devida (BASRI et al., 2014, p. 1).

A estabilidade de um quadricóptero, entretanto, assume mais de uma forma,

sendo dividida em dois aspectos principais: altitude e atitude. O primeiro diz respeito ao posicionamento do quadricóptero sobre o eixo z e seu controle é necessário tanto para possibilitar que ele se mantenha num estado estacionário quanto para fazer movimentações no plano XY numa altitude fixa, o que pode ser crucial se ele estiver sendo operado num ambiente limitado inferior e/ou superiormente por alguma espécie de barreira. Já o segundo aspecto, a atitude, se refere à estabilidade angular do quadricóptero, permitindo que sua orientação, representada pelos ângulos  $\phi$ ,  $\theta$ , e  $\psi$  seja controlada.

Uma vez descrito o comportamento geral do sistema, pode-se partir para a sua modelagem matemática. A modelagem retratada é a que foi desenvolvida por Balas (2007) e é representada na Figura 2

Figura 2 – Diagrama do sistema representando um quadrotor modelado por Balas (2007)



Fonte: Balas (2007, p. 49)

## 1.1 Modelagem Matemática

O quadricóptero é controlado a partir da variação da velocidade dos seus quatro rotores, que são completamente independentes entre si. Desta forma, sendo l o comprimento de cada haste a partir do centro geométrico do quadricóptero e considerando  $v_i$  e  $\tau_i$  respectivamente como o torque e o impulso do i-ésimo rotor, podem-se considerar as entradas do sistema como sendo (BALAS, 2007, p. 4):

$$u_1 = \tau_1 + \tau_2 + \tau_3 + \tau_4 \tag{1}$$

$$u_2 = l(\tau_3 - \tau_4) \tag{2}$$

$$u_3 = l(\tau_1 - \tau_2) \tag{3}$$

$$u_4 = v_1 + v_2 + v_3 + v_4 \tag{4}$$

em que  $u_1$  é o impulso total,  $u_2$  é o momento de rolamento,  $u_3$  é o momento de arfagem e  $u_4$  é o momento de guinada.

Além disso, a aceleração em cada eixo pode ser representada por (BALAS, 2007,

p. 5):

$$\ddot{x} = -\frac{sen(\theta)cos(\phi)}{m}u_1\tag{5}$$

$$\ddot{y} = \frac{sen(\phi)}{m} u_1 \tag{6}$$

$$\ddot{z} = -\frac{\cos(\theta)\cos(\phi)}{m}u_1 + g \tag{7}$$

em que  $\phi$  e  $\theta$  são os ângulos em torno dos eixos x e y respectivamente, m é a massa do quadricóptero e g é a gravidade à qual ele é submetido.

Além das acelerações em cada eixo, é também necessário se definir a aceleração em torno de cada eixo, ou seja, as acelerações angulares em torno de x, y e z. Para tanto, assumindo que a estrutura do quadricóptero seja rígida, sendo  $I_{xx}$ ,  $I_{yy}$  e  $I_{zz}$  o momento de inércia do quadricóptero ao longo dos eixos x, y e z respectivamente e considerando que os momentos de inércia ao longo de x e y se equivalem, as acelerações angulares podem ser representadas a partir das seguintes equações (BALAS, 2007, p. 6):

$$\ddot{\phi} = -\dot{\psi}\dot{\theta}cos(\phi) + \frac{cos(\psi)}{I_{xx}}u_2 - \frac{sen(\psi)}{I_{yy}}u_3 + \frac{I_{yy} - I_{zz}}{I_{xx}}(\dot{\psi} - \dot{\theta}sen(\phi))\dot{\theta}cos(\phi)$$
(8)

$$\ddot{\theta} = \frac{\dot{\psi}\dot{\phi}}{\cos(\phi)} + \dot{\phi}\dot{\theta}\tan(\phi) + \frac{sen(\psi)}{\cos(\phi)I_{xx}}u_2 + \frac{\cos(\psi)}{\cos(\phi)I_{yy}}u_3 - \frac{I_{yy} - I_{zz}}{I_{xx}}(\psi - \dot{\theta}sen(\phi))\frac{\dot{\phi}}{\cos(\phi)}$$
(9)

$$\ddot{\psi} = \dot{\phi}\dot{\psi}tan(\phi) + \frac{\dot{\phi}\dot{\theta}}{cos(\phi)} + \frac{sen(\psi)tan(\phi)}{I_{xx}}u_2 + \frac{cos(\phi)tan(\psi)}{I_{yy}}u_3 + \frac{1}{I_{zz}}u_4 - \frac{I_{yy}I_{zz}}{I_{xx}}(\dot{\psi} - \dot{\theta}sen(\phi))\dot{\phi}tan(\phi)$$

$$(10)$$

Por fim, deve-se relacionar a velocidade de cada rotor i ao impulso e torque sobre ele. Esta relação é dada por (BALAS, 2007, p. 7):

$$v_i = \tau_i (V_c + v_i) + 0.125 \rho b c R_p^4 \omega_{m_i}^2 C_d$$
(11)

sendo  $v_i$  o torque sobre o rotor,  $\tau_i$  o impulso atuando sobre ele,  $V_c$  a velocidade vertical<sup>1</sup>,  $v_i$  a velocidade induzida no motor,  $\rho$  a densidade do ar, b o número de pás, c o comprimento delas,  $R_p$  o raio da hélice,  $C_d$  o coeficiente de arrasto e  $\omega_{m_i}$  a velocidade angular do rotor.

Após a modelagem de um sistema complexo como este, é de se desejar que se possa isolar a resposta de determinadas variáveis às entradas. Para tanto, pode-se utilizar o processo de desacoplamento de entradas.

 $<sup>^{1}</sup>$  A velocidade vertical do quadricóptero também é indicada por  $\dot{z}$ 

#### Desacoplamento das Entradas 1.2

Para obter uma resposta isolada das variáveis do sistema a partir dos sinais de entrada dele, um bloco de desacoplamento foi modelado em (BALAS, 2007, p. 62). Neste caso, foram considerados os acoplamentos entre  $\phi$ ,  $\theta$ ,  $\psi$  e  $u_2$ ,  $u_3$ ,  $u_4$ , relacionados da seguinte maneira:

$$u_{2\_decoupled} = cos(\psi_0)u_2 - \frac{I_{xx}sen(\psi_0)}{I_{yy}}u_3 = I_{xx}\ddot{\phi}$$
(12)

$$u_{3\_decoupled} = \frac{sen(\psi_0)I_{yy}}{cos(\phi_0)I_{xx}}u_2 + \frac{cos(\psi_0)}{cos(\phi_0)}u_3 = I_{yy}\ddot{\theta}$$

$$u_{4\_decoupled} = \frac{I_{zz}sen(\psi_0)tan(\phi_0)}{I_{xx}}u_2 + \frac{I_{zz}cos(\psi_0)tan(\phi_0)}{I_{zz}}u_3 + u_4 = I_{zz}\ddot{\psi}$$
(13)

$$u_{4\_decoupled} = \frac{I_{zz}sen(\psi_0)tan(\phi_0)}{I_{xx}}u_2 + \frac{I_{zz}cos(\psi_0)tan(\phi_0)}{I_{zz}}u_3 + u_4 = I_{zz}\ddot{\psi}$$
(14)

em que  $\dot{\phi}_0$ ,  $\dot{\theta}_0$  e  $\dot{\psi}_0$  são os ângulos no iniciais de rolamento, arfagem e guinada respectivamente;  $\dot{\phi}$ ,  $\dot{\theta}$  e  $\dot{\psi}$  são os ângulos atuais de rolamento, arfagem e guinada; e  $I_{xx}$ ,  $I_{yy}$  e  $I_{zz}$ são o momento de inércia em torno dos eixos *x*, *y* e *z* respectivamente.

Como se pode ver pelas equações, aplicando esse desacoplamento obtêm-se as variáveis  $u_{2\_decoupled}$ ,  $u_{3\_decoupled}$  e  $u_{4\_decoupled}$  relacionadas aos ângulos  $\phi$ ,  $\theta$  e  $\psi$  respectivamente e considerando o momento de inércia sobre os respectivos eixos, isolando assim a resposta das diferentes variáveis do sistema.

Além disso, a partir destas equações, podem-se representar essas transformações utilizando o formato matricial da seguinte maneira (BALAS, 2007, p. 62):

$$\begin{bmatrix} u_2 \\ u_3 \\ u_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \cos(\psi_0) & \sin(\psi_0)\cos(\phi_0)\frac{I_{xx}}{I_{yy}} & 0 \\ -\sin(\psi_0)\frac{I_{yy}}{I_{xx}} & \cos(\psi_0)\cos(\phi_0) & 0 \\ 0 & -\sin(\phi_0)\frac{I_{zz}}{I_{yy}} & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_{2\_decoupled} \\ u_{3\_decoupled} \\ u_{4\_decoupled} \end{bmatrix}$$

Após os processos de modelagem matemática do sistema e o devido desacoplamento de suas entradas, pode-se representar seu comportamento geral a partir dos espaços de estados, prática comum para descrever sistemas dinâmicos.

#### 1.2.1 Representação no Espaço de Estados

Como mostrado em (BALAS, 2007, p. 63), o sistema modelado, já incluindo o desacoplamento de entradas, pode ser representado da seguinte forma no espaço de estados.

$$\dot{x} = Ax + Bu$$

$$y = Cx + Du \tag{15}$$

Com o vetor de estados *X* sendo dado por:

$$X = \begin{bmatrix} x & y & z & \dot{x} & \dot{y} & \dot{z} & \phi & \theta & \psi & \dot{\phi} & \dot{\theta} & \dot{\psi} \end{bmatrix}^T$$

O vetor de entrada U sendo:

$$U = \begin{bmatrix} u_1 & u_{2\_decoupled} & u_{3\_decoupled} & u_{4\_decoupled} \end{bmatrix}^T$$

E as matrizes A, B, C e D sendo definidas como:

em que g é a gravidade, m, a massa do quadricóptero e os ângulos  $\phi_0$ ,  $\theta_0$  e  $\psi_0$  representam os ângulos iniciais em torno dos eixos x, y e z respectivamente. Além disto,  $I_{xx}$ ,  $I_{yy}$  e  $I_{zz}$  representam o momento de inércia do quadricóptero ao longo destes mesmos eixos.

Como se pode perceber, a matriz C é uma matriz diagonal, o que implica no fato de a saída do sistema ser representada pelo vetor de estados.

Ao longo deste trabalho, essa foi a modelagem adotada para simular o sistema de um quadricóptero.

### Referências

BALAS, C. **Modeling and Linear Control of a Quadrotor**. Dissertação (Mestrado) — Cranfield University, Reino Unido, 2007. Citado 3 vezes nas páginas 2, 3 e 4.

BASRI, M.; HUSAIN, A.; DANAPALASINGAM, K. Fuzzy supervisory backstepping controller for stabilization of quadrotor unmanned aerial vehicle. In: **Intelligent and Advanced Systems (ICIAS), 2014 5th International Conference on**. [S.l.: s.n.], 2014. p. 1–5. Citado na página 1.

GAO, Q.; YUE, F.; HU, D. Research of stability augmentation hybrid controller for quadrotor uav. In: **Control and Decision Conference (2014 CCDC), The 26th Chinese**. [S.l.: s.n.], 2014. p. 5224–5229. Citado na página 1.



# APÊNDICE A – Código para Criação de Modelo Neuro-Fuzzy para Altitude e Definição de Dados para Treinamento

```
1
       % le arquivo fis referente ao controle de altitude
       fismat = readfis('fis_altitude.fis');
2
       % define numero de casos a serem avaliados (treinamento + teste)
       n = 300;
5
       % define conjunto de n entradas aleatorias para o sistema fuzzy
       % respeitando o range de cada entrada
       input = zeros(n, 2);
8
9
       for i=1:n
10
           z_value = rand * 2 - 1;
11
           z_dot_value = rand * 10 - 5;
12
           input(i,:) = [ z_value z_dot_value ];
13
       end
15
       % avalia resposta fuzzy para cada entrada
       output= evalfis(input, fismat);
16
17
       % define data como vetor relacionando cada conjunto de entradas ...
          a saida
       % - obtida pelo sistema fuzzy
19
       data = [];
20
       for i=1:n
21
22
          data(i,:) = [input(i,:) output(i)];
23
       end
24
       % define que 2/3 dos dados obtidos serao usasdos para treinamento
25
       % e 1/3 sera usado para teste da rede
26
       train = data(1:2*n/3,:);
                                  % dados para treinamento
28
       test = data(2*n/3+1:n,:);
                                  % dados para validacao do sistema ...
          treinado
29
30
       % gera modelo fuzzy Sugeno a partir do Mamdani modelado
31
       sugFIS = mam2sug(fismat);
       % salva modelo Sugeno em disco com o nome fis_altitude_neuro.fis
32
33
       writefis(sugFIS, 'fis_altitude_neuro.fis');
```

# APÊNDICE B – Código para Criação de Modelo Neuro-Fuzzy para Atitude e Definição de Dados para Treinamento

```
1
       % le arquivo fis referente ao controle de atitude
       fismat = readfis('fis_atitude.fis');
2
       % define numero de casos a serem avaliados (treinamento + teste)
       n = 300;
5
       % define conjunto de n entradas aleatorias para o sistema fuzzy
       % respeitando o range de cada entrada
       input = zeros(n, 2);
8
9
       for i=1:n
10
           phi_value = rand * 4 - 2;
11
           phi_dot_value = rand * 3 - 1.5;
12
           input(i,:) = [ phi_value phi_dot_value ];
13
       end
15
       % avalia resposta fuzzy para cada entrada
       output= evalfis(input, fismat);
16
17
       % define data como vetor relacionando cada conjunto de entradas ...
          a saÃda
       % obtida pelo sistema fuzzy
19
       data = [];
20
       for i=1:n
21
22
          data(i,:) = [input(i,:) output(i)];
23
       end
24
       % define que 2/3 dos dados obtidos serao usasdos para treinamento
25
       % e 1/3 sera usado para teste da rede
26
       train = data(1:2*n/3,:);
                                  % dados para treinamento
28
       test = data(2*n/3+1:n,:);
                                  % dados para validação do sistema ...
          treinado
29
30
       % gera modelo fuzzy Sugeno a partir do Mamdani modelado
31
       sugFIS = mam2sug(fismat);
       % salva modelo Sugeno em disco com o nome fis_atitude_neuro.fis
32
33
       writefis(sugFIS, 'fis_atitude_neuro.fis');
```