

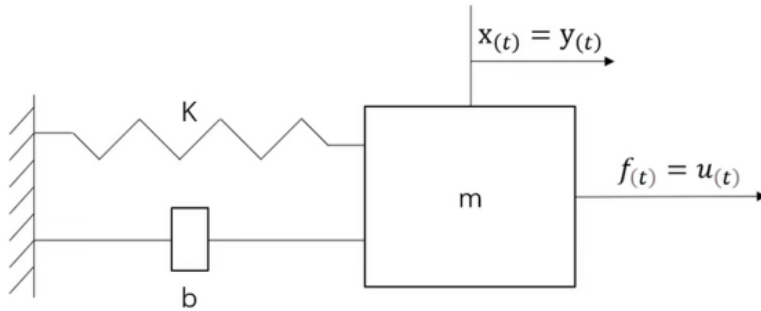
无感FOC龙伯格观测器

无感FOC在没有编码器的情况下，可以使用观测器来观测电机反电动势得到电机的转速，下面介绍一种线性观测器--龙伯格观测器。

1、状态空间

在介绍龙伯格观测器之前，先回顾一下现代控制理论中的状态空间方程。状态空间方程（State Space Model）是一种描述系统数学模型的方法。状态空间方程是现代控制理论的基础，它是以矩阵的形式描述系统状态变量、输入及输出之间的关系。相比较传统的描述单输入单输出系统**（SISO）**的传递函数方法，它可以描述多输入多输出的系统（Multiple Input Multiple Output, MIMO）。目前流行的一些算法，如模型预测控制、卡尔曼滤波器及最优化控制，都是在状态空间方程表达形式基础上发展而来。

以典型的弹簧阻尼系统为例，推导状态空间方程。



运动方程：

$$m \frac{d^2 x(t)}{dt^2} + b \frac{dx(t)}{dt} + kx(t) = f(t)$$

拉普拉斯变换后，得到：

$$(ms^2 + bs + k)Y(s) = U(s)$$

在经典控制理论下得到传递函数：

$$G(s) = \frac{Y(s)}{U(s)} = \frac{1}{ms^2 + bs + k}$$

选择状态变量 $z_1(t), z_2(t)$

$$\begin{aligned} z_1(t) &= x(t), \quad z_2(t) = \frac{dz_1(t)}{dt} = \frac{dx(t)}{dt} \\ m \frac{dz_2(t)}{dt} + bz_2(t) + kz_1(t) &= f(t) \Rightarrow \frac{dz_2(t)}{dt} = \frac{1}{m} (f(t) - bz_2(t) - kz_1(t)) \\ \frac{d}{dt} \begin{bmatrix} z_1(t) \\ z_2(t) \end{bmatrix} &= \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -\frac{k}{m} & -\frac{b}{m} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} z_1(t) \\ z_2(t) \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ \frac{1}{m} \end{bmatrix} u(t) \end{aligned}$$

得到 \Rightarrow

$$y(t) = \begin{bmatrix} 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} z_1(t) \\ z_2(t) \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \end{bmatrix} u(t)$$

将上述形式推广并得到状态空间方程的一般形式：

$$\begin{aligned} \frac{dz(t)}{dt} &= Az(t) + Bu(t) \\ y(t) &= Cz(t) + Du(t) \end{aligned}$$

$z(t)$ 是状态变量，是一个n维向量， $z(t) = [z_1(t), z_2(t), \dots, z_n(t)]$ ；

$y(t)$ 是状态变量，是一个m维向量， $y(t) = [y_1(t), y_2(t), \dots, y_n(t)]$ ；

$x(t)$ 是状态变量，是一个p维向量， $x(t) = [x_1(t), x_2(t), \dots, x_n(t)]$ ；

矩阵A是n*n的矩阵，表示系统变量之间的关系，称为状态矩阵或者系统矩阵；矩阵B是n*p矩阵，表示输入对状态变量的影响，称为输入矩阵或者控制矩阵；矩阵C是m*n矩阵，表示系统的输出与系统状态变量的关系，称为输出矩阵；矩阵D是m*p矩阵，表示系统的输入直接作用在系统输出的部分，称为直接传递矩阵。

2、矩阵特征根与极点

当矩阵B左乘变换矩阵A时，实际上对B的列空间进行了投影或拉伸等线性变换，该变换会影响矩阵B的列空间，方向、长度或者量同时改变，取决于A的性质。当矩阵B右乘变换矩阵A时，实际上对B的行空间进行了投影或拉伸等线性变换，该变换会影响矩阵B的行空间，方向、长度或者量同时改变，取决于A的性质。

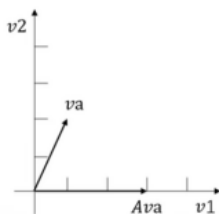
在线性代数中，对于给定的一个方阵A，它的特征向量v经过矩阵A线性变换的作用后，得到的新向量仍然与原来的v保持在同一条直线上，但其长度和方向也许会发生改变。即

$$Av = \lambda v$$

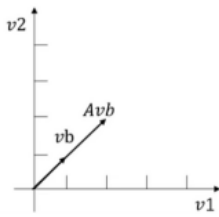
其中 λ 为标量，即特征向量的长度在矩阵A线性变换下缩放的比例，称为矩阵A的特征值。有两个例子如下图中所示，可知 v_b 是矩阵A的特征向量， λ 是其特征值。

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 4 & -2 \end{bmatrix}, \underline{v_a} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}, \underline{v_b} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$Av_a = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 4 & -2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 0 \end{bmatrix}$$



$$Av_b = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 4 & -2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 2 \end{bmatrix} = 2 \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} = \lambda v_b$$



$$Av = \lambda v$$

$$Av - \lambda v = 0$$

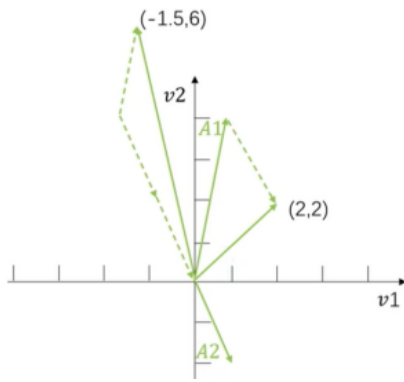
$$(A - \lambda I)v = 0$$

其中，I为单位矩阵，维度与A相同，如果式有非零解，则矩阵 $A - \lambda I$ 的行列式必须为0，则 $|A - \lambda I| = 0$ ，将 $A = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 4 & -2 \end{bmatrix} \Rightarrow A_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 4 \end{bmatrix}, A_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \end{bmatrix}$ 代入可得 $\lambda^2 + \lambda - 6 = 0$ ，称为矩阵A的特征方程，可以得到矩阵A的两个特征值： $\lambda_1 = 2, \lambda_2 = -3$ ，求得特征向量

$$v_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}, v_2 = \begin{bmatrix} 0.5 \\ -2 \end{bmatrix}$$

得新的向量

$$Av_1 = \begin{bmatrix} 2 \\ 2 \end{bmatrix}, Av_2 = \begin{bmatrix} -1.5 \\ 6 \end{bmatrix}$$



对于单输入输出系统来说，对状态方程进行拉普拉斯变换：

$$L\left[\frac{dz(t)}{dt}\right] = L[Az(t) + Bu(t)]$$

$$L[y(t)] = L[Cz(t) + Du(t)]$$

考虑零初始状态， $z_1(0) = z_2(0) = 0$ ，可将上式整理为：

$$sZ(s) = Az(s) + BU(s)$$

$$Y(s) = CZ(s) + DU(s)$$

整理后可得：

$$Z(s) = (sI - A)^{-1} BU(s)$$

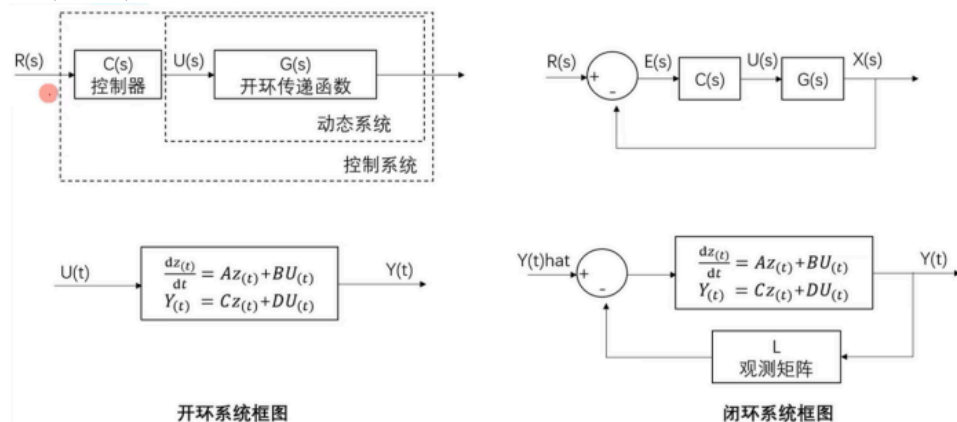
则

$$Y(s) = \left(C(sI - A)^{-1} B + D \right) U(s)$$

通常，状态空间方程的D矩阵都会取0，即 $D=0$ ，同时 $(sI - A)^{-1} = \frac{(sI - A)^*}{|sI - A|}$ ，可得

$$G(s) = \frac{Y(s)}{U(s)} = \frac{C(sI - A)^* B}{|sI - A|}$$

令 $|sI - A| = 0$ ，求得极点，也就是矩阵A特征值 λ 。（将极点和特征值联系起来了）。



3、龙伯格观测器

龙伯格观测器也叫状态观测器，由龙伯格提出，解决了线性系统在满足可观性条件下的状态重构问题，给出了由线性系统输入输出构造状态观测器的一般理论。

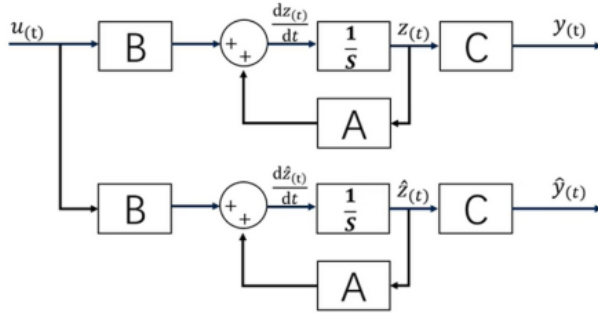
状态能观测性判据：对于n维线性时不变系统而言，它的状态能观测的充分必要条件是能观测矩阵 $O = [C \quad CA \quad \cdots \quad CA^{n-1}]$ 的秩为 n ，即 $RANK(O) = n$ ；

开环观测器：

$$\frac{d\hat{z}(t)}{dt} = A\hat{z}(t) + Bu(t)$$

$$\hat{y}(t) = C\hat{z}(t) + Du(t)$$

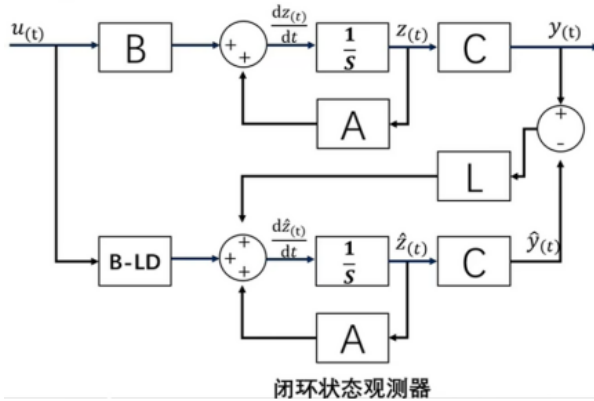
$\hat{z}(t)$ 代表 $z(t)$ 估计值； $\hat{y}(t)$ 代表 $y(t)$ 估计值



闭环观测器：

$$\frac{d\hat{z}(t)}{dt} = A\hat{z}(t) + Bu(t) + L(y(t) - \hat{y}(t)) \Rightarrow \frac{d\hat{z}(t)}{dt} = (A - LC)\hat{z}(t) + (B - LD)u(t) + Ly(t)$$

L 是观测矩阵，影响系统是否收敛及收敛速度。由以下框图可知，当估计输出 $\hat{y}(t)$ 和实际输出 $y(t)$ 误差为0时， $\frac{d\hat{z}(t)}{dt}$ 和 $\frac{dz(t)}{dt}$ 相等，即可准确的得到未知的状态变量 $z(t)$ 。



闭环状态观测器

为了分析闭环观测器的收敛性及收敛速度，引入观测误差， $e = z(t) - \hat{z}(t)$ ，得到状态误差方程：

$$\frac{de}{dt} = \frac{d(z(t) - \hat{z}(t))}{dt} = Az(t) + Bu(t) - (A - LC)\hat{z}(t) - (B - LD)u(t) - Ly(t) = (A - LC)(z(t) - \hat{z}(t)) = (A - LC)e(t)$$

解上述一阶微分方程得： $e(t) = C_0 e^{(A-LC)t}$, $t \geq 0$ 上述表明，为了使观测状态 $\frac{d\hat{z}(t)}{dt}$ 趋近于实际的 $z(t)$ ，也就是误差 e 趋近于0，则状态误差方程应收敛。

$$\frac{de(t)}{dt} = (A - LC)e(t)$$

状态矩阵 $(A - LC)$ 的特征值应具有负实部，且负实部的大小会影响状态逼近的速度，特征值负实部绝对值越大，逼近速度越快。

在旋转坐标系下，电机dq轴方程

$$u_d = Ri_d + L_d \frac{di_d}{dt} - w_e L_q i_q$$

$$u_q = Ri_q + L_q \frac{di_q}{dt} + w_e (L_d i_d + \psi_f)$$

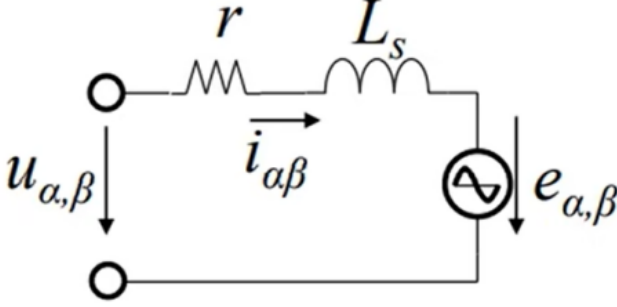
改写以上方程，将对角元素变成对称形式

$$\begin{bmatrix} u_d \\ u_q \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} R + \frac{d}{dt}L_d & -w_e L_q \\ w_e L_q & R + \frac{d}{dt}L_d \end{bmatrix} \begin{bmatrix} i_d \\ i_q \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ (L_d - L_q)(w_e i_d - \frac{di_q}{dt}) + w_e \psi_f \end{bmatrix}$$

旋转坐标系下方程通过反PARK变换得到静止坐标系下电机方程

$$\begin{bmatrix} u_\alpha \\ u_\beta \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} R + \frac{d}{dt}L_d & w_e(L_d - L_q) \\ -w_e(L_d - L_q) & R + \frac{d}{dt}L_d \end{bmatrix} \begin{bmatrix} i_\alpha \\ i_\beta \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} (L_d - L_q)(w_e i_d - \frac{di_q}{dt}) + w_e \psi_f \\ -\sin\theta_e \\ \cos\theta_e \end{bmatrix}$$

静止坐标系下，电机的等效模型如下所示



得扩展反电势（EMF）：

$$\begin{bmatrix} e_\alpha \\ e_\beta \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} (L_d - L_q)(w_e i_d - \frac{di_q}{dt}) + w_e \psi_f \\ -\sin\theta_e \\ \cos\theta_e \end{bmatrix}$$

将以上静止坐标系下电机电压方程改写成电流的状态方程

$$\frac{d}{dt} \begin{bmatrix} i_\alpha \\ i_\beta \end{bmatrix} = \frac{1}{L_d} \begin{bmatrix} -R & -(L_d - L_q)w_e \\ (L_d - L_q)w_e & -R \end{bmatrix} \begin{bmatrix} i_\alpha \\ i_\beta \end{bmatrix} + \frac{1}{L_d} \begin{bmatrix} u_\alpha \\ u_\beta \end{bmatrix} - \frac{1}{L_d} \begin{bmatrix} e_\alpha \\ e_\beta \end{bmatrix}$$

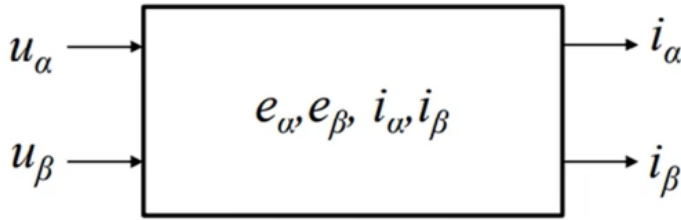
对于表贴式三相PMSM，重写静止坐标系下的电流方程

$$\frac{d}{dt} i_s = A i_s + B u_s + K_e E_s$$

$$\Rightarrow K_e = \begin{bmatrix} -\frac{1}{L_s} & 0 \\ 0 & -\frac{1}{L_s} \end{bmatrix} \text{ 为反电动势系数}$$

$$\Rightarrow E_s = \begin{bmatrix} e_\alpha \\ e_\beta \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -\psi_f w_e \sin\theta_e \\ \psi_f w_e \cos\theta_e \end{bmatrix}, \dot{E}_s = \frac{d}{dt} \begin{bmatrix} -\psi_f w_e \sin\theta_e \\ \psi_f w_e \cos\theta_e \end{bmatrix} = w_e \begin{bmatrix} -e_\beta \\ e_\alpha \end{bmatrix}$$

$$\Rightarrow \frac{d}{dt} \begin{bmatrix} i_\alpha \\ i_\beta \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -\frac{R}{L_s} & 0 \\ 0 & -\frac{R}{L_s} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} i_\alpha \\ i_\beta \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \frac{1}{L_s} & 0 \\ 0 & \frac{1}{L_s} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_\alpha \\ u_\beta \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} -\frac{1}{L_s} & 0 \\ 0 & -\frac{1}{L_s} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} e_\alpha \\ e_\beta \end{bmatrix}$$



$u_\alpha, u_\beta, i_\alpha, i_\beta$ 是已知量，因此可计算出反电动势 e_α, e_β ，反电动势含有电机的转速信息。根据上述框图，建立状态观测方程：

$$u(t) = [u_\alpha \quad u_\beta]^T$$

$$z(t) = [i_\alpha \quad i_\beta \quad e_\alpha \quad e_\beta]^T$$

$$\frac{dz(t)}{dt} = \begin{bmatrix} \frac{d}{dt}i_\alpha & \frac{d}{dt}i_\beta & \frac{d}{dt}e_\alpha & \frac{d}{dt}e_\beta \end{bmatrix}^T$$

$$y(t) = [i_\alpha \quad i_\beta]^T$$

得到

$$\begin{aligned}\frac{dz(t)}{dt} &= Az(t) + Bu(t) \\ y(t) &= Cz(t)\end{aligned}$$

其中,

$$A = \begin{bmatrix} -\frac{R}{L_s} & 0 & -\frac{1}{L_s} & 0 \\ 0 & -\frac{R}{L_s} & 0 & -\frac{1}{L_s} \\ 0 & 0 & 0 & -w_e \\ 0 & 0 & w_e & 0 \end{bmatrix}, B = \begin{bmatrix} \frac{1}{L_s} & 0 \\ 0 & \frac{1}{L_s} \\ 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}, C = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

判断系统是否稳定, 可以从状态矩阵A的特征值入手. 根据闭环状态观测器框图引入状态观测器, 得

$$\frac{d\hat{z}(t)}{dt} = A\hat{z}(t) + Bu(t) + L(y(t) - \hat{y}(t)) = A\hat{z}(t) + Bu(t) + LC(z(t) - \hat{z}(t))$$

$$L = \begin{bmatrix} L_1 & 0 & L_2 & 0 \\ 0 & L_1 & 0 & L_2 \end{bmatrix}^T$$

⇒ 真实系统

$$\begin{bmatrix} \frac{d}{dt} i_\alpha \\ \frac{d}{dt} i_\beta \\ \frac{d}{dt} e_\alpha \\ \frac{d}{dt} e_\beta \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -\frac{R}{L_s} & 0 & -\frac{1}{L_s} & 0 \\ 0 & -\frac{R}{L_s} & 0 & -\frac{1}{L_s} \\ 0 & 0 & 0 & -w_e \\ 0 & 0 & w_e & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} i_\alpha \\ i_\beta \\ e_\alpha \\ e_\beta \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \frac{1}{L_s} & 0 \\ 0 & \frac{1}{L_s} \\ 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_\alpha \\ u_\beta \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} i_\alpha \\ i_\beta \\ e_\alpha \\ e_\beta \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} i_\alpha \\ i_\beta \\ e_\alpha \\ e_\beta \end{bmatrix}$$

⇒ 估计系统 (全阶观测器)

$$\begin{bmatrix} \frac{d}{dt} \hat{i}_\alpha \\ \frac{d}{dt} \hat{i}_\beta \\ \frac{d}{dt} \hat{e}_\alpha \\ \frac{d}{dt} \hat{e}_\beta \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -\frac{R}{L_s} & 0 & -\frac{1}{L_s} & 0 \\ 0 & -\frac{R}{L_s} & 0 & -\frac{1}{L_s} \\ 0 & 0 & 0 & -w_e \\ 0 & 0 & w_e & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \hat{i}_\alpha \\ \hat{i}_\beta \\ \hat{e}_\alpha \\ \hat{e}_\beta \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \frac{1}{L_s} & 0 \\ 0 & \frac{1}{L_s} \\ 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_\alpha \\ u_\beta \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} L_1 & 0 \\ 0 & L_1 \\ L_2 & 0 \\ 0 & L_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} i_\alpha - \hat{i}_\alpha \\ i_\beta - \hat{i}_\beta \\ e_\alpha - \hat{e}_\alpha \\ e_\beta - \hat{e}_\beta \end{bmatrix}$$

由前面可知, 有状态误差方程

$$\frac{de(t)}{dt} = (A - LC)e(t)$$

得到状态误差矩阵特征方程

$$A - LC = \begin{bmatrix} -\frac{R}{L_s} - l_1 & 0 & -\frac{1}{L_s} & 0 \\ 0 & -\frac{R}{L_s} - l_1 & 0 & -\frac{1}{L_s} \\ -l_2 & 0 & 0 & -w_e \\ 0 & -l_2 & w_e & 0 \end{bmatrix}$$

$$\lambda I - (A - LC) = \begin{bmatrix} \lambda + \frac{R}{L_s} + l_1 & 0 & \frac{1}{L_s} & 0 \\ 0 & \lambda + \frac{R}{L_s} + l_1 & 0 & \frac{1}{L_s} \\ l_2 & 0 & \lambda & w_e \\ 0 & l_2 & -w_e & \lambda \end{bmatrix}$$

令 $|\lambda I - (A - LC)| = 0$, 当且仅当 $\lambda < 0$ 时, 系统收敛稳定。

前向欧拉法离散:

$\frac{dx}{dt} = \frac{x(k+1) - x(k)}{T}$, T为采样周期, $\frac{dx}{dt}$ 为上一时刻的微分。

$$\begin{aligned}\frac{dz(t)}{dt} &= Az(t) + Bu(t) \Rightarrow \frac{dz(t)}{dt} = Az(k) + Bu(k) = \frac{z(k+1) - z(k)}{T} \\ y(t) &= Cz(t) + Du(t)\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}(Az(k) + Bu(k))T &= z(k+1) - z(k) \Rightarrow z(k+1) = (AT + I)z(k) + BTu(k) \\ y(t) &= Cz(t) + Du(t) \Rightarrow y(k) = Cz(k) + Du(k)\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\frac{dz(t)}{dt} &= Az(t) + Bu(t) \Rightarrow z(k+1) = (AT + I)z(k) + BTu(k) \\ y(t) &= Cz(t) + Du(t) \Rightarrow y(k) = Cz(k) + Du(k)\end{aligned}$$

对观测器离散：

$$\begin{aligned}\frac{d\hat{z}(t)}{dt} &= A\hat{z}(t) + Bu(t) + L(y(t) - \hat{y}(t)) \Rightarrow \hat{z}(k+1) = (AT + I)\hat{z}(k) + BTu(k) + LT(y(k) - \hat{y}(k)) \\ \begin{bmatrix} \hat{i}_{\alpha(k+1)} \\ \hat{i}_{\beta(k+1)} \\ \hat{e}_{\alpha(k+1)} \\ \hat{e}_{\beta(k+1)} \end{bmatrix} &= \begin{bmatrix} 1 - \frac{R_s}{L_s}T & 0 & -\frac{1}{L_s}T & 0 \\ 0 & 1 - \frac{R_s}{L_s}T & 0 & -\frac{1}{L_s}T \\ 0 & 0 & 1 & -w_eT \\ 0 & 0 & w_eT & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \hat{i}_{\alpha(k)} \\ \hat{i}_{\beta(k)} \\ \hat{e}_{\alpha(k)} \\ \hat{e}_{\beta(k)} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \frac{1}{L_s} & 0 \\ 0 & \frac{1}{L_s} \\ 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_{\alpha(k)} \\ u_{\beta(k)} \end{bmatrix} \\ &+ \begin{bmatrix} L_1T & 0 \\ 0 & L_1T \\ L_2T & 0 \\ 0 & L_2T \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \hat{i}_{\alpha(k)} - \hat{i}_{\alpha(k)} \\ \hat{i}_{\beta(k)} - \hat{i}_{\beta(k)} \\ \hat{e}_{\alpha(k)} - \hat{e}_{\alpha(k)} \\ \hat{e}_{\beta(k)} - \hat{e}_{\beta(k)} \end{bmatrix} \end{aligned}$$

得到：

$$\begin{aligned}\hat{i}_{\alpha(k+1)} &= (1 - \frac{R_s}{L_s}T - L_1T)\hat{i}_{\alpha(k)} - \frac{1}{L_s}T\hat{e}_{\alpha(k)} + \frac{1}{L_s}Tu_{\alpha(k)} + L_1T\hat{i}_{\alpha(k)} \\ \hat{i}_{\beta(k+1)} &= (1 - \frac{R_s}{L_s}T - L_1T)\hat{i}_{\beta(k)} - \frac{1}{L_s}T\hat{e}_{\beta(k)} + \frac{1}{L_s}Tu_{\beta(k)} + L_1T\hat{i}_{\beta(k)} \\ \hat{e}_{\alpha(k+1)} &= \hat{e}_{\alpha(k)} - w_eT\hat{e}_{\beta(k)} + L_2T(\hat{i}_{\alpha(k)} - \hat{i}_{\alpha(k)}) \\ \hat{e}_{\beta(k+1)} &= \hat{e}_{\beta(k)} + w_eT\hat{e}_{\alpha(k)} + L_2T(\hat{i}_{\beta(k)} - \hat{i}_{\beta(k)})\end{aligned}$$

去耦（先设置 $w_e = 0$ ，再求解 L_1, L_2 ），简化观测器模型：

方程组一：

$$\begin{aligned}\hat{i}_{\alpha(k+1)} &= (1 - \frac{R_s}{L_s}T - L_1T)\hat{i}_{\alpha(k)} - \frac{1}{L_s}T\hat{e}_{\alpha(k)} + \frac{1}{L_s}Tu_{\alpha(k)} + L_1T\hat{i}_{\alpha(k)} \\ \hat{e}_{\alpha(k+1)} &= \hat{e}_{\alpha(k)} + L_2T(\hat{i}_{\alpha(k)} - \hat{i}_{\alpha(k)})\end{aligned}$$

方程组二：

$$\begin{aligned}\hat{i}_{\beta(k+1)} &= (1 - \frac{R_s}{L_s}T - L_1T)\hat{i}_{\beta(k)} - \frac{1}{L_s}T\hat{e}_{\beta(k)} + \frac{1}{L_s}Tu_{\beta(k)} + L_1Ti_{\beta(k)} \\ \hat{e}_{\beta(k+1)} &= \hat{e}_{\beta(k)} + L_2T(i_{\beta(k)} - \hat{i}_{\beta(k)})\end{aligned}$$

得到观测矩阵 A_0 ：

$$\begin{aligned}A_0 &= \begin{bmatrix} 1 - \frac{R_s}{L_s}T - L_1T & -\frac{1}{L_s}T \\ L_2T & 1 \end{bmatrix} \\ |\lambda I - A_0| &= \begin{vmatrix} \lambda - 1 + \frac{R_s}{L_s}T + L_1T & \frac{1}{L_s}T \\ -L_2T & \lambda - 1 \end{vmatrix} = (\lambda - 1 + \frac{R_s}{L_s}T + L_1T)(\lambda - 1) + \frac{L_2}{L_s}T^2 = 0\end{aligned}$$

求出 L_1, L_2 , 当且仅当特征值 $\lambda < 0$ 时, 系统收敛稳定。