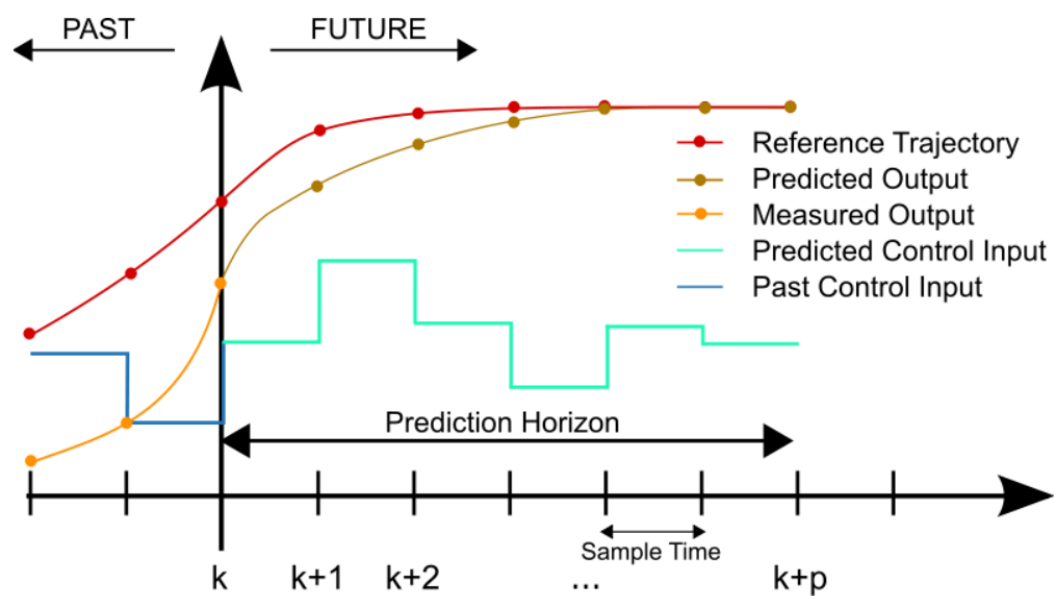


## 模型预测控制器

### 一、基本概念

模型预测控制（MPC）的核心思想就是以优化方法求解最优控制器，其中优化方法大多时候采用二次规划（Quadratic Programming）。MPC 控制器优化得到的控制输出也是系统在未来有限时间步的控制序列。由于理论构建的模型与系统真实模型都有误差，实际上更远未来的控制输出对系统控制的价值很低，故 MPC 仅执行输出序列中的第一个控制输出。

#### 1、基本原理



在  $k$  时刻：

Step1: 估计/测量当前系统状态。

Step2: 根据  $u(k), u(k+1), u(k+2) \dots u(k+j)$  和系统模型，来预测未来  $p$  个时间步内的系统状态  $x(k+1), x(k+2) \dots x(k+p)$ 。

Step3: 基于  $u(k), u(k+1), u(k+2) \dots u(k+j)$  来进行优化：

$$\begin{aligned} & \text{minimize} && (x_N - x_r)^T Q_N (x_N - x_r) + \sum_{k=0}^{N-1} (x_k - x_r)^T Q (x_k - x_r) + u_k^T R u_k \\ & \text{subject to} && x_{k+1} = A x_k + B u_k \\ & && x_{\min} \leq x_k \leq x_{\max} \\ & && u_{\min} \leq u_k \leq u_{\max} \\ & && x_0 = \bar{x} \end{aligned}$$

Step4: 只取  $u(k)$  作为真实系统在  $k$  时刻的控制量。

Step5: 进入  $k+1$  时刻，重复上述步骤，进行滚动优化。

## 2、预测区间与控制区间

对于一般的离散化系统，在  $k$  时刻，我们可以测量出系统的当前状态  $x(k)$ ，再通过计算得到的  $u(k), u(k+1), u(k+2) \cdots u(k+j)$ ，通过状态方程得到系统未来状态的估计值  $x(k+1), x(k+2) \cdots x(k+j)$ 。

将预测状态估计的部分称为预测区间（Predictive Horizon），指的是一次优化后预测未来输出的时间步的个数。

将控制估计的部分称为控制区间（Control Horizon），在得到最优输入之后，只施加当前时刻的输入  $u(k)$ ，即控制区间的第一位控制输入。

## 二、设计实现

### 1、构建 MPC 问题

考虑将线性时不变动力系统控制到参考状态  $x_r \in \mathbb{R}^{n_x}$  的问题，使用约束线性二次 MPC 形式，它在每个时间步解决以下有限范围最优控制问题，使得系统最终达到状态  $x_r \in \mathbb{R}^{n_x}$

$$\begin{aligned} & \text{minimize} && (x_N - x_r)^T Q_N (x_N - x_r) + \sum_{k=0}^{N-1} (x_k - x_r)^T Q (x_k - x_r) + u_k^T R u_k \\ & \text{subject to} && x_{k+1} = A x_k + B u_k \\ & && x_{\min} \leq x_k \leq x_{\max} \\ & && u_{\min} \leq u_k \leq u_{\max} \\ & && x_0 = \bar{x} \end{aligned}$$

为最小化目标函数，MPC 在  $k$  时刻的迭代会计算  $N$  步求解  $k$  时刻的控制量  $u_k$ ，再根据状态方程得到  $k+1$  时刻的系统状态，继续迭代计算，直到系统状态达到  $u_r$ 。

#### （1）状态变量与控制变量

定义四旋翼飞行器的状态变量为  $x = [p_x^w, p_y^w, p_z^w, \phi, \theta, \varphi]$ ，其中， $p_x^w, p_y^w, p_z^w$  表示飞行器质心在世界坐标系下的位置， $\phi, \theta, \varphi$  分别表示绕  $x$  轴旋转的滚转角，绕  $y$  轴旋转的俯仰角以及绕  $z$  轴旋转的偏航角，即欧拉角。

定义四旋翼无人机的控制变量为  $u = [v_x^b, v_y^b, v_z^b, r]$ ，其中， $v_x^b, v_y^b, v_z^b$  分别表示无人机相对于机体坐标系下  $x$  轴， $y$  轴和  $z$  轴的运动速度， $r$  表示无人机偏航角的角速度。

#### （2）系统模型建立

控制器需要跟踪的参考轨迹点  ${}^w P_{ref}$  定义在世界坐标系下，而上文提到 MPC

的控制输出  $v_x^b, v_y^b, v_z^b$  都是相对于机体坐标系的输出。因此，为了简化系统模型的表达，考虑将轨迹点的由世界坐标系转化为参考坐标系，即计算轨迹点  ${}^wP_{ref}$  相对于无人机当前位姿的相对位置： ${}^B P_{ref} = {}^B T {}^w P_{ref}$ ，其中， ${}^B T$  为世界系到机体系的齐次变换矩阵。

在机体坐标系下，系统的模型可简化为： $x_{k+1} = Ax_k + Bu_k$ 。

其中， $A, B$  矩阵分别为：

$$A = I_6$$

$$B = \begin{pmatrix} dt & 0 & 0 & 0 \\ 0 & dt & 0 & 0 \\ 0 & 0 & dt & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & dt \end{pmatrix}$$

### (3) 参数设置

为了保证模型预测控制器的控制精度，设置 MPC 预测区间为 10。

对状态误差和控制输入的系数矩阵分别为

$$Q = [11.0, 11.0, 15.0, 0.01, 0.01, 20.0]$$

$$Q_N = [20.0, 20.0, 28.0, 0.01, 0.01, 32.0]$$

$$R = [8.0, 8.0, 5.0, 9.0]$$

设置输出的最小值矩阵和最大值矩阵分别为

$$u_{\min} = [-8.0, -8.0, -8.0, -2.0]$$

$$u_{\max} = [8.0, 8.0, 8.0, 2.0]$$

## 2、将 MPC 问题转化为 QP 问题

QP 问题的标准形式为

$$\begin{aligned} & \text{minimize} \quad \frac{1}{2} y^T P y + q^T y \\ & \text{subject to} \quad l \leq A_c y \leq u \end{aligned}$$

通过将 MPC 中的状态变量  $x$  和控制输入  $u$  放到一个状态变量  $y$  中，可将

MPC 问题转化为 QP 标准形式。

由状态转移方程  $x_{k+1} = Ax_k + Bu_k$  得

$$\begin{aligned} x_1 &= Ax_0 + Bu_0 \\ x_2 &= Ax_1 + Bu_1 = A(Ax_0 + Bu_0) + Bu_1 = A^2x_0 + ABu_0 + Bu_1 \\ &\dots \\ x_N &= Ax_{N-1} + Bu_{N-1} = A^Nx_0 + A^{N-1}Bu_0 + A^{N-2}Bu_1 + \dots + Bu_{N-1} \end{aligned}$$

由上式可以看出，系统未来 N 时刻内状态可由当前状态和当前时刻输入预测的出，整理成等式矩阵形式：

$$X = \begin{bmatrix} X_0 \\ x_1 \\ x_2 \\ \dots \\ X_N \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} I \\ A \\ A^2 \\ \dots \\ A^N \end{bmatrix} x_0 + \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & B & 0 & \dots & 0 \\ 0 & AB & B & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & A^{N-1}B & A^{N-1} & \dots & B \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ u_0 \\ u_1 \\ \dots \\ u_{N-1} \end{bmatrix}$$

将目标函数变换成二次型一般形式：

$$\begin{aligned} \text{minimize } J &= (x_N - x_r)^T Q_N (x_N - x_r) + \sum_{k=0}^{N-1} (x_k - x_r)^T Q (x_k - x_r) + u_k^T R u_k \\ &= x_N^T Q_N x_N - 2x_r^T Q_N x_N + x_r^T Q_N x_r + \sum_{k=0}^{N-1} (x_k^T Q x_k - 2x_r^T Q x_k + x_r^T Q x_r) + u_k^T R u_k \end{aligned}$$

其中  $x_r^T Q_N x_r$  和  $x_r^T Q x_r$  都是已知状态量部分，与目标函数优化无关，因此目标函数可写为：

$$\text{minimize } J = x_N^T Q_N x_N + \sum_{k=0}^{N-1} (x_k^T Q x_k) + u_k^T R u_k - 2x_r^T Q_N x_N - \sum_{k=0}^{N-1} (2x_r^T Q x_k)$$

合并状态量与输入量，令  $y = [x_0, x_1, x_2 \dots x_N, u_0, u_1 \dots u_{N-1}]^T$ ，则目标函数可写成矩阵形式：

$$\begin{aligned} J &= \begin{bmatrix} x_0 \\ x_1 \\ \vdots \\ x_N \\ u_0 \\ \vdots \\ u_{N-1} \end{bmatrix}^T \begin{bmatrix} Q & & & & & & \\ & \ddots & & & & & \\ & & Q & & & & \\ & & & Q_N & & & \\ & & & & R & & \\ & & & & & \ddots & \\ & & & & & & R \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_0 \\ x_1 \\ \vdots \\ x_N \\ u_0 \\ \vdots \\ u_{N-1} \end{bmatrix} - 2 \begin{bmatrix} x_r \\ x_r \\ \vdots \\ x_r \\ u_0 \\ \vdots \\ u_{N-1} \end{bmatrix}^T \begin{bmatrix} Q & & & & & & \\ & \ddots & & & & & \\ & & Q & & & & \\ & & & Q_N & & & \\ & & & & 0 & & \\ & & & & & \ddots & \\ & & & & & & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_0 \\ x_1 \\ \vdots \\ x_N \\ u_0 \\ \vdots \\ u_{N-1} \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} x_0 \\ x_1 \\ \vdots \\ x_N \\ u_0 \\ \vdots \\ u_{N-1} \end{bmatrix}^T \begin{bmatrix} Q & & & & & & \\ & \ddots & & & & & \\ & & Q & & & & \\ & & & Q_N & & & \\ & & & & R & & \\ & & & & & \ddots & \\ & & & & & & R \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_0 \\ x_1 \\ \vdots \\ x_N \\ u_0 \\ \vdots \\ u_{N-1} \end{bmatrix} - 2 [Qx_r \quad \dots \quad Qx_r \quad Q_N x_r \quad 0 \quad \dots \quad 0] \begin{bmatrix} x_0 \\ x_1 \\ \vdots \\ x_N \\ u_0 \\ \vdots \\ u_{N-1} \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} x_0 \\ x_1 \\ \vdots \\ x_N \\ u_0 \\ \vdots \\ u_{N-1} \end{bmatrix}^T \begin{bmatrix} Q & & & & & & \\ & \ddots & & & & & \\ & & Q & & & & \\ & & & Q_N & & & \\ & & & & R & & \\ & & & & & \ddots & \\ & & & & & & R \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_0 \\ x_1 \\ \vdots \\ x_N \\ u_0 \\ \vdots \\ u_{N-1} \end{bmatrix} + 2 \begin{bmatrix} -Qx_r \\ \vdots \\ -Qx_r \\ -Q_N x_r \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}^T \begin{bmatrix} x_0 \\ x_1 \\ \vdots \\ x_N \\ u_0 \\ \vdots \\ u_{N-1} \end{bmatrix} \end{aligned}$$

令

$$P = \begin{bmatrix} Q & \square & \square & \square & \square & \square & \square \\ \square & \ddots & \square & \square & \square & \square & \square \\ \square & \square & Q & \square & \square & \square & \square \\ \square & \square & \square & Q_N & \square & \square & \square \\ \square & \square & \square & \square & R & \square & \square \\ \square & \square & \square & \square & \square & \ddots & \square \\ \square & \square & \square & \square & \square & \square & R \end{bmatrix}, \quad q = \begin{bmatrix} -Qx_r \\ \vdots \\ -Qx_r \\ -Q_Nx_r \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}^T$$

因此目标函数可转换为 QP 标准型:  $J = y^T P y + 2q^T y$

之后, 再构建等式约束关系, 由状态转移方程  $x_{k+1} = Ax_k + Bu_k$  得:

$$-x_0 = 0 - x_0 + 0 = -x_0$$

$$0 = Ax_0 - x_1 + Bu_0 = 0$$

$$0 = Ax_1 - x_2 + Bu_1 = 0$$

.....

$$0 = Ax_{N-1} - x_N + Bu_{N-1} = 0$$

其矩阵形式为:

$$\begin{bmatrix} -x_0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -I & \square & \square & \square & 0 & \square & 0 \\ A_d & -I & \square & \square & B_d & \square & \square \\ \square & \ddots & \ddots & \square & \square & \ddots & \square \\ \square & \square & A_d & -I & \square & \square & B_d \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_0 \\ x_1 \\ \vdots \\ x_N \\ u_0 \\ \vdots \\ u_{N-1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -x_0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}$$

最后构建不等式约束, 由  $x_{\min} \leq x_k \leq x_{\max}$ ,  $u_{\min} \leq u_k \leq u_{\max}$  可得:

$$\begin{bmatrix} x_{\min} \\ x_{\min} \\ \vdots \\ x_{\min} \\ u_{\min} \\ \vdots \\ u_{\min} \end{bmatrix} \leq \begin{bmatrix} I & \square & \square & \square \\ \square & I & \square & \square \\ \square & \square & \ddots & \square \\ \square & \square & \square & I \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_0 \\ x_1 \\ \vdots \\ x_N \\ u_0 \\ \vdots \\ u_{N-1} \end{bmatrix} \leq \begin{bmatrix} x_{\max} \\ x_{\max} \\ \vdots \\ x_{\max} \\ u_{\max} \\ \vdots \\ u_{\max} \end{bmatrix}$$

综上所述, QP 标准型中 Hessian 矩阵 P 为

$$P = \text{diag}(Q, Q, \dots, Q_N, R, \dots, R)$$

梯度向量 q 为

$$q = \begin{bmatrix} -Qx_r \\ -Qx_r \\ \vdots \\ -Q_N x_r \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}$$

线性约束矩阵为

$$A_c = \begin{bmatrix} -I & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ A & -I & 0 & \cdots & 0 & B & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & A & -I & \cdots & 0 & 0 & B & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & -I & 0 & 0 & \cdots & B \\ I & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & I & 0 & \cdots & 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & I & \cdots & 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & I & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 & I & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & I & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & 0 & \cdots & I \end{bmatrix}$$

不等式约束为

$$l = \begin{bmatrix} -x_0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ x_{\min} \\ \vdots \\ x_{\min} \\ u_{\min} \\ \vdots \\ u_{\min} \end{bmatrix} \quad u = \begin{bmatrix} -x_0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ x_{\max} \\ \vdots \\ x_{\max} \\ u_{\max} \\ \vdots \\ u_{\max} \end{bmatrix}$$

至此，MPC 问题已被转化为 QP 标准形式，利用 OSQP 库可对其求解。

### 三、轨迹跟踪验证

#### 1、参考轨迹生成

使用 MPC 控制器跟踪规划器产生的轨迹，其轨迹由 K 段多项式构成。首先，对每一段多项式轨迹进行均匀采样，在此段采样出 20 个路径点，同时计算每个

点处多项式轨迹的切向量，取该切向量的偏航角作为无人机到达该点时的参考偏航角。因此，控制器的期望轨迹由 20K 个路径点组成，每个路径点包含了该点的参考位置和参考速度以及参考偏航角。

## 2、轨迹参考速度

规划期生成的多项式轨迹中包含每个路径点  $P_i$  的参考速度信息  $V_i^{ref}$ ，且参考速度通过对多项式轨迹求导得到。参考速度可通过实时调整状态转移方程  $x_{k+1} = Ax_k + Bu_k$  中的  $dt$  输入 MPC 控制器：

$$dt = \frac{\sqrt{(x_{i+1} - x_i)^2 + (y_{i+1} - y_i)^2 + (z_{i+1} - z_i)^2}}{V_i^{ref}}$$

## 3、轨迹跟踪实验

使用上文所述控制器对参考轨迹进行跟踪实验，控制器的参考速度  $V_i^{ref}$  近似为 3.5m/s，测试时间为 60 秒，跟踪精度如图 1 所示。其中，蓝色、红色、绿色曲线为分别为无人机在世界坐标系下 x 轴、y 轴、z 轴方向上的位置，3 组阶梯行的折线分别代表参考轨迹点在 x、y、z 方向的位置，每组取 10 个参考轨迹点（即每组有十条折线分别代表 10 个参考轨迹点的位置）。

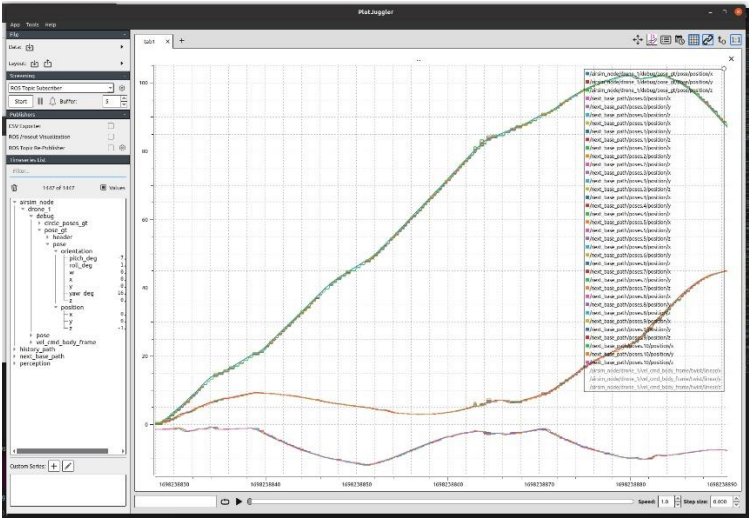
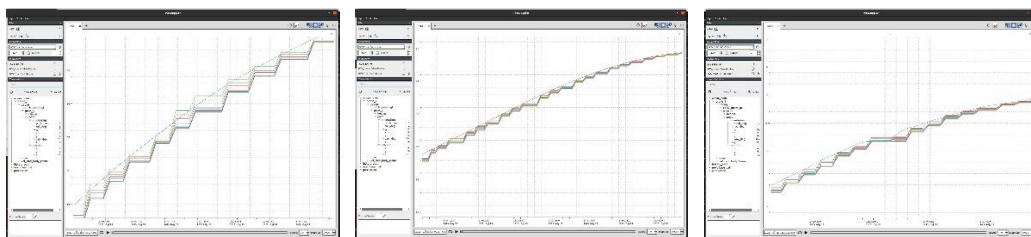


图 1 轨迹跟踪精度图

分别截取图 1 中 x、y、z 轴方向上的位置曲线进行分析，如图 2 所示。



(a) x 轴方向

(b) y 轴方向

(c) z 轴方向

图 2 三轴轨迹跟踪精度

由图 2 可知，三轴方向上的跟踪精度基本满足需求，由于权重矩阵  $Q$  在  $z$  轴方向上的权重分配大于  $x$ 、 $y$  轴方向上的权重，因此  $z$  轴的跟踪精度更高。