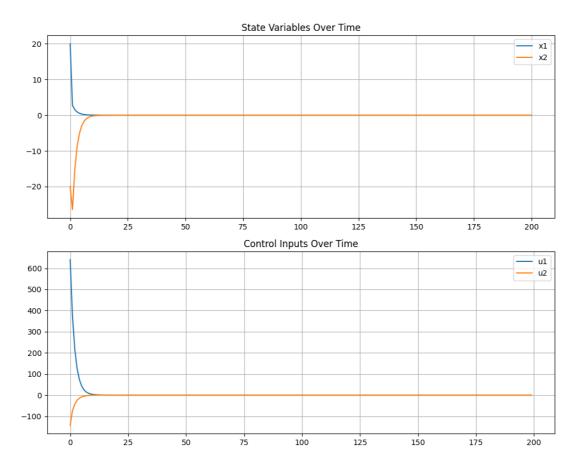
mpc_r0.py 是基于DR_CAN在bilibili提供的Octave代码使用python语言复现的,其中的实现原理也是按照DR_CAN在视频中在假设系统参考r=0的情况下进行推导得到的目标函数,如式(1)所示

$$J = x_k^T M^T ar{Q} M x_k + 2 x_k^T M^T ar{Q} C U_k + U_k^T (C^T ar{Q} C + ar{R}) U_k$$
 (1)

上式的推导过程简化如下:

$$J = \sum_{k}^{N-1} E_{k}^{T} Q E_{k} + U_{k}^{T} \bar{R} U_{k} + E_{N}^{T} F E_{N}$$
 (2)



由于假设r=0,所以 $e_k=y_k-r=x_k-r=x_k$,于是便得到了下式(具体推导过程在视频中有具体细节,此处省略)

$$J = X_k^T \bar{Q} X_k + U_k^T \bar{R} U_k \tag{3}$$

然后将式(4)代入上式, 就会得到式(1)

$$X_k = Mx_k + CU_k \tag{4}$$

但是如果 $r \neq 0$, 那么 $e_k = x_k - r$, 这里假设r是固定的, 由于

$$e_k = x_k - r$$
 $e_{k+1} = x_{k+1} - r$ $x_{k+1} = A * x_k + B * u_k$ 于是, $e_{k+1} = A * e_k + B * u_k + (A - I) * r$ (这里的 $*$ 表示矩阵相乘)

那么,就会得到系统误差矩阵,如下

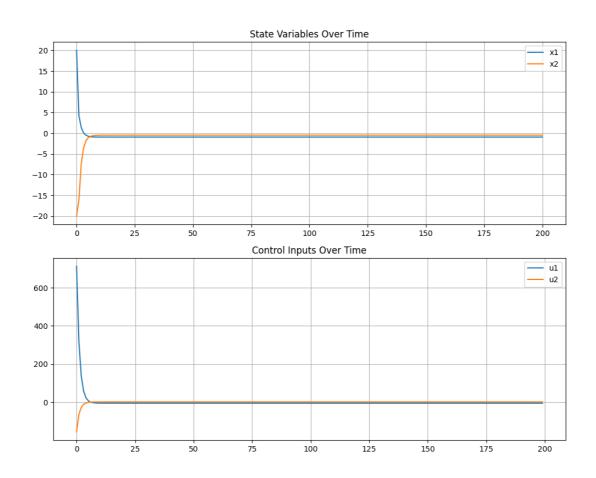
$$E_k = M * e_k + C * u_k + T * r \tag{5}$$

这里的M, C与之前的相同, T矩阵如下

$$T = \begin{bmatrix} 0 \\ A - I \\ A * (A - I) \\ A^{2} * (A - I) \\ \vdots \\ A^{N-1} * (A - I) \end{bmatrix}$$
(6)

将代入到式(6),得到目标函数如下

$$J=U_k^T(C^Tar QC)U_k+2*x_k^TM^Tar QCU_k+2*r^TT^Tar QCU_k+x_k^TM^Tar QMx_k+2*x_k^TM^Tar QTr+r^T$$
最终在mpc . py 中实现



在程序mpc.py中设置的系统期望为[10,10],但是从图中可以看出并没有趋于10,推导过程应该是没有错的,目前推测是 $r \neq 0$ 时的其他假设或者前提存在问题,正在解决中...,如果您感兴趣的话希望可以在 issue 中交流一下