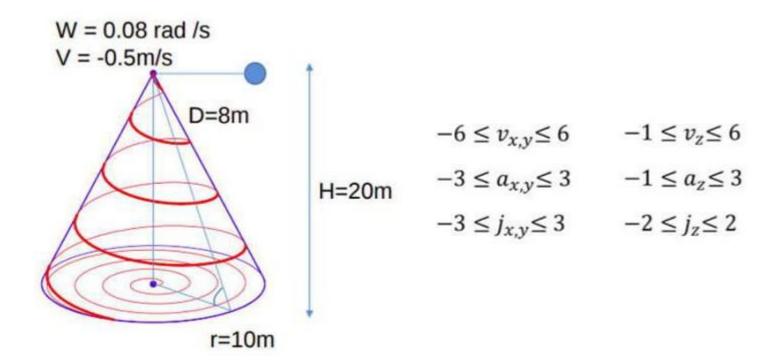


# 第八章作业思路分享











计算MPC时依赖于当前状态后4s的目标状态:

因此每一次计算MPC前都需要计算目标状态

- (1). 计算跟踪目标即螺旋线的p, v, a
- (2). X, Y方向为圆周运动
- (3). z方向为直线运动

### %% Construct the reference signal for i = 1:20tref = t + i\*0.2; r=0.25\*tref: w = 0.2: pt(i, 1) = r\*sin(w\*tref): vt(i, 1) = r\*cos(w\*tref): at(i, 1) = -r\*sin(w\*tref): pt(i, 2) = r\*cos(w\*tref);vt(i, 2) = -r\*sin(w\*tref); at(i, 2) = -r\*cos(w\*tref);pt(i, 3) = 20 - 0.5\*tref;vt(i, 3) = -0.5;at(i, 3) = 0;



在MPC的主流程中(以x,y方向为例,即xy axis mpc.m)

本次跟踪的目标状态会随时间变化(例题目标恒定为0)

因此cost function 并不是  $\min_{J} w_1 P^{\top} P + w_2 V^{\top} V + w_3 A^{\top} A + w_4 J^{\top} J$ 

需要把P改写成(P-Ptarget), V改写成(V-Vtarget)等,重新写出新的optimization target

这里框架已经给出答案

```
%% Construct the optimization problem
H = w4*eye(K)+w1*(Tp'*Tp)+w2*(Tv'*Tv)+w3*(Ta'*Ta);
F = w1*(Bp-pt)'*Tp+w2*(Bv-vt)'*Tv+w3*(Ba-at)'*Ta;

A = [Tv;-Tv;Ta;-Ta];
b = [6*ones(20,1)-Bv;6*ones(20,1)+Bv;3*ones(20,1)-Ba;3*ones(20,1)+Ba];
```



在作业的框架下,需要填写的部分只有下面三行

分别是x,y,z三个方向的MPC

```
%% Please follow the example in linear mpc part to fill in the code here to do the tracking j(1) = xy_axis_mpc(K, dt, p_0(1), v_0(1), a_0(1), pt(:, 1), vt(:, 1), at(:, 1)); j(2) = xy_axis_mpc(K, dt, p_0(2), v_0(2), a_0(2), pt(:, 2), vt(:, 2), at(:, 2)); j(3) = z_axis_mpc(K, dt, p_0(3), v_0(3), a_0(3), pt(:, 3), vt(:, 3), at(:, 3));
```

它们的本质就是使用quadprog求解出未来四秒内的J,

并取第一项作为当前的输入



#### 注意:

如果螺旋线不完整,需要调整omega的大小

```
%% Construct the reference signal
for i = 1:20
    tref = t + i*0.2;
    r=0.25*tref;
    w = 0.7;
    pt(i, 1) = r*sin(w*tref);
    yt(i, 1) = r*cos(w*tref);
    at(i, 1) = -r*sin(w*tref);
    pt(i, 2) = r*cos(w*tref);
    yt(i, 2) = -r*sin(w*tref);
    at(i, 2) = -r*cos(w*tref):
   pt(i, 3) = 20 - 0.5*tref;
    yt(i, 3) = -0.5;
    at(i, 3) = 0;
end
```



首先要理解代码中粒子的结构:

```
p[i,1] p[i,2] p[i,3] p[i,4] p[i,5] p[i,6] p[i,7] %theta, v_end, v_theta, v_vend, best_theta, best_v, best_cost
```

#### 其中:

P[i,1:2] 为粒子的状态

P[i, 3:4] 为粒子的速度

P[i,5:6] 为粒子的历史最优状态



#### 因此我们可以参照伪代码去更新粒子的状态和速度

$$\begin{array}{l} \text{for each } \boldsymbol{\theta}_i \in \boldsymbol{\Theta} \text{ do} \\ \boldsymbol{\delta}_i = \boldsymbol{\delta}_i + k_1 \cdot \text{rand} \cdot (\boldsymbol{\theta}_i^* - \boldsymbol{\theta}_i) + k_2 \cdot \text{rand} \cdot \\ (\boldsymbol{\theta}^* - \boldsymbol{\theta}_i) \\ \boldsymbol{\theta}_i = \boldsymbol{\theta}_i + \boldsymbol{\delta}_i \end{array}$$

#### 因此我们可以参照伪代码去更新粒子的速度和状态

```
P(i,3) = rand * (global_best(1)-P(i,1)) + rand * (P(i,5)-P(i,1)) + P(i,3);

P(i,4) = rand * (global_best(2)-P(i,2)) + rand * (P(i,6)-P(i,2)) + P(i,4);

P(i,1) = P(i,1) + P(i,3);

P(i,2) = P(i,2) + P(i,4);
```



其中:新的速度=rand\*全局最优速度 + rand\*历史最优速度 +上一次的速度

```
P(i, 3) = rand * (global_best(1)-P(i, 1)) + rand * (P(i, 5)-P(i, 1)) + P(i, 3);
P(i, 4) = rand * (global_best(2)-P(i, 2)) + rand * (P(i, 6)-P(i, 2)) + P(i, 4);

P(i, 1) = P(i, 1) + P(i, 3);
P(i, 2) = P(i, 2) + P(i, 4);

P(i, 1:2) = limitRange(P(i, 1:2));

(为代码中的系数w, k1, k2等可以简单设为1即可
```

- 同时注意题目需要限制粒子速度,因此需要加入limitRange()函数
- 加入limitRange()后,需要加长仿真时间,将仿真次数由300改为600或以上



#### 最终收敛的位置在cost最小的位置附近

### 而在本代码中记录cost的地方在hMap中

	382	383	384	385	386	387	388	389	390	391
570	8.0711	7.6569	7.2426	6.8284	6.4142	6	6.4142	6.8284	7.2426	7.6569
571	7.0711	6.6569	6.2426	5.8284	5.4142	5	5.4142	5.8284	6.2426	6.6569
572	6.6569	5.6569	5.2426	4.8284	4.4142	4	4.4142	4.8284	5.2426	5.6569
573	6.2426	5.2426	4.2426	3.8284	3.4142	3	3.4142	3.8284	4.2426	5.2426
574	5.8284	4.8284	3.8284	2.8284	2.4142	2	2.4142	2.8284	3.8284	4.8284
575	5.4142	4.4142	3.4142	2.4142	1.4142	1	1.4142	2.4142	3.4142	4.4142
576	5	4	3	2	1	0	1	2	3	4
577	5.4142	4.4142	3.4142	2.4142	1.4142	1	1.4142	2.4142	3.4142	4.4142
578	5.8284	4.8284	3.8284	2.8284	2.4142	2	2.4142	2.8284	3.8284	4.8284
579	6.2426	5.2426	4.2426	3.8284	3.4142	3	3.4142	3.8284	4.2426	5.2426
580	6.6569	5.6569	5.2426	4.8284	4.4142	4	4.4142	4.8284	5.2426	5.6569
581	7.0711	6.6569	6.2426	5.8284	5.4142	5	5.4142	5.8284	6.2426	6.6569
582	8.0711	7.6569	7.2426	6.8284	6.4142	6	6.4142	6.8284	7.2426	7.6569



# 感谢各位聆听 Thanks for Listening

