

第八章作业思路分享

主讲人 夏韵凯



纲要



▶第一题:线性MPC

▶第二题: PSO粒子群优化



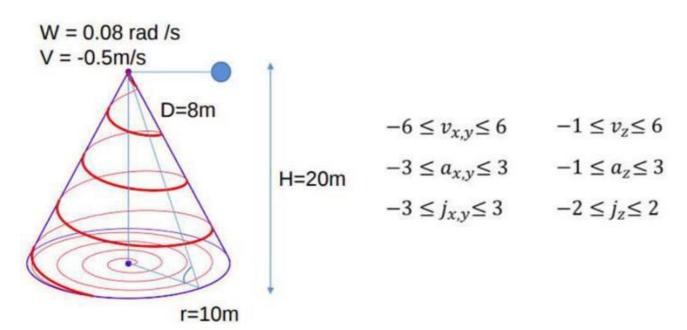
●MPC框架

- 1. 建立预测模型
- 2. 建立问题模型
- 3. 求解最优问题
- 4. 最优控制序列向前驱动

```
for t=0, 2:0, 2:10
    %% Construct the prediction matrix
    [Tp, Tv, Ta, Bp, Bv, Ba] = getPredictionMatrix(K, dt, p_0, v_0, a_0);
    %% Construct the optimization problem
   H = w4*eve(K) + w1*(Tp'*Tp) + w2*(Tv'*Tv) + w3*(Ta'*Ta)
   F = w1*Bp'*Tp+w2*Bv'*Tv+w3*Ba'*Ta;
    %% Solve the optimization problem
   J = quadprog(H, F, [], []);
    %% Apply the control
   j = J(1);
   p = 0 = p + v = 0*dt + 0.5*a = 0*dt^2 + 1/6*j*dt^3;
   v_0 = v_0 + a_0*dt + 0.5*j*dt^2;
   a_0 = a_0 + j*dt:
    %% Log the states
   log = [log; t p_0 v_0 a_0];
end
```



●螺旋线模型





- ●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 = 1:20
    tref = t + i*0.2:
    r=0.25*tref:
    pt(i, 1) = r*sin(0.2*tref);
    vt(i, 1) = r*cos(0.2*tref);
    at(i, 1) = -r*sin(0.2*tref);
    pt(i, 2) = r*cos(0.2*tref);
    vt(i, 2) = -r*sin(0.2*tref);
    at(i, 2) = -r*cos(0.2*tref);
    pt(i, 3) = 20 - 0.5*tref;
    vt(i, 3) = -0.5:
    at(i, 3) = 0:
end
```



●作业中,跟踪的目标状态会随着时间变化,因此cost function与课程中不同,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-P_{target}), V改写成(V-V_{target})等,代码中有具体体现

```
%% 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));

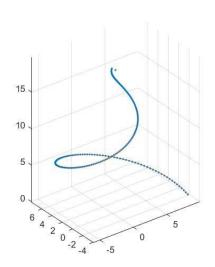
j(2) = xy_axis_mpc(K, dt, p_0(2), v_0(2), a_0(2), pt(:, 2), vt(:, 2), at(:, 2));

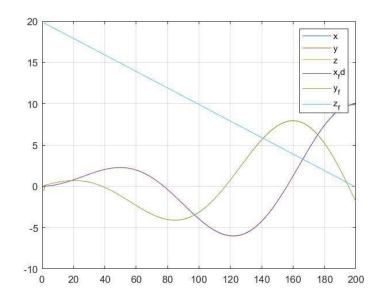
j(3) = z_axis_mpc(K, dt, p_0(3), v_0(3), a_0(3), pt(:, 3), vt(:, 3), at(:, 3));
```

●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



●结果:每个0.2s的参数信号进行了20次采样







●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
粒子的	勺状态	粒子	的速度	粒子的历史最优状态 全局最优值		全局最优值

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

for each $\theta_i \in \Theta$ do $\delta_i = \delta_i + k_1 \cdot \text{rand} \cdot (\theta_i^* - \theta_i) + k_2 \cdot \text{rand} \cdot (\theta^* - \theta_i)$ $\theta_i = \theta_i + \delta_i$ % 更新每个粒子的位置(根据三个速度方向更新的点)% 速度的大小权重,原来的速度,与局部最优解,与目标 $P(i,3) = P(i,3) + k1 *(\text{rand}*(P(i,5)-P(i,1)) + k2*\text{rand}*(global_best(1)-P(i,1))); P(i,4) = P(i,4) + k1 *(\text{rand}*(P(i,6)-P(i,2)) + k2 *\text{rand}*(global_best(2)-P(i,2))); % <math display="block">P(i,1) = P(i,1) + P(i,3); P(i,2) = P(i,2) + P(i,4);$



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

```
P(i, 3) = P(i, 3) + k1 *(rand*(P(i, 5)-P(i, 1)) + k2*rand*(global_best(1)-P(i, 1)));
P(i, 4) = P(i, 4) + k1 *(rand*(P(i, 6)-P(i, 2)) + k2 *rand*(global_best(2)-P(i, 2)));
%
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));
```

- 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

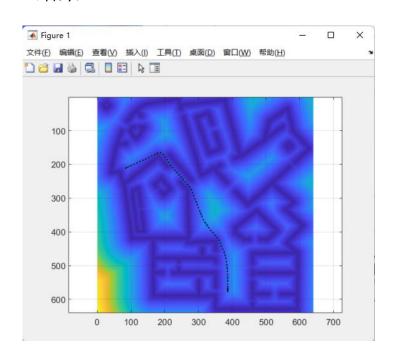


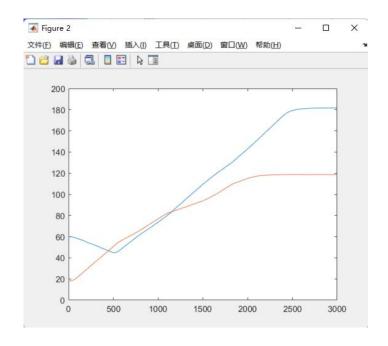
●最终收敛的位置在cost最小的位置附近,而在本代码中记录cost的地方在hMap中

	382	383	384	385	386	387	388	389	390	391	392
568	10.0711	9.6569	9.2426	8.8284	8.4142	8	8.4142	8.8284	9.2426	9.6569	10.0711
569	9.0711	8.6569	8.2426	7.8284	7.4142	7	7.4142	7.8284	8.2426	8.6569	9.0711
570	8.0711	7.6569	7.2426	6.8284	6.4142	6	6.4142	6.8284	7.2426	7.6569	8.0711
571	7.0711	6.6569	6.2426	5.8284	5.4142	5	5.4142	5.8284	6.2426	6.6569	7.0711
572	6.6569	5.6569	5.2426	4.8284	4.4142	4	4.4142	4.8284	5.2426	5.6569	6.6569
573	6.2426	5.2426	4.2426	3.8284	3.4142	3	3.4142	3.8284	4.2426	5.2426	6.2426
574	5.8284	4.8284	3.8284	2.8284	2.4142	2	2.4142	2.8284	3.8284	4.8284	5.8284
575	5.4142	4.4142	3.4142	2.4142	1.4142	1	1.4142	2.4142	3.4142	4.4142	5.4142
576	5	4	3	2	1	0	1	2	3	4	5
577	5.4142	4.4142	3.4142	2.4142	1.4142	1	1.4142	2.4142	3.4142	4.4142	5.4142
578	5.8284	4.8284	3.8284	2.8284	2.4142	2	2.4142	2.8284	3.8284	4.8284	5.8284
579	6.2426	5.2426	4.2426	3.8284	3.4142	3	3.4142	3.8284	4.2426	5.2426	6.2426
580	6.6569	5.6569	5.2426	4.8284	4.4142	4	4.4142	4.8284	5.2426	5.6569	6.6569
581	7.0711	6.6569	6.2426	5.8284	5.4142	5	5.4142	5.8284	6.2426	6.6569	7.0711
582	8.0711	7.6569	7.2426	6.8284	6.4142	6	6.4142	6.8284	7.2426	7.6569	8.0711
583	9.0711	8.6569	8.2426	7.8284	7.4142	7	7.4142	7.8284	8.2426	8.6569	9.0711
584	10.0711	9.6569	9.2426	8.8284	8.4142	8	8.4142	8.8284	9.2426	9.6569	10.0711



●结果:





在线问答







感谢各位聆听 Thanks for Listening

