机器人路径规划

作业五 - 小车轨迹 MPC

张 文泰

学号: 21009101463

一、程序分析

```
VectorX compensateDelay(const VectorX& x0) {
    VectorX x0_delay = x0;
       return x0_delay;
    Eigen::MatrixXd BB, AA, gg, x0_pred;
    int tau = std::ceil(delay_ / dt_);
    gg.setZero(n * tau, 1);
x0_pred.setZero(n * tau, 1);
    double s0 = s_.findS(x0.head(2));
    double phi, v, delta;
    double last_phi = x0(2);
    for (int i = 0; i < tau; ++i) {
  calLinPoint(s0, phi, v, delta);</pre>
       if (phi - last_phi > M_PI) {
  phi -= 2 * M_PI;
       } else if (phi - last_phi < -M_PI) {</pre>
         phi += 2 * M_PI;
       last_phi = phi;
            BB.block(0, 0, n, m) = Bd_;

AA.block(0, 0, n, n) = Ad_;

gg.block(0, 0, n, 1) = gd_;
          } else {
             BB.block(i * n, i * m, n, m) = Bd_;
             for (int j = i - 1; j >= 0; --j){
    BB.block(i * n, j * m, n, m) = Ad_ * BB.block((i - 1) * n, j * m, n, m);
            AA.block(i * n, 0, n, n) = Ad_ * AA.block((i - 1) * n, 0, n, n); 

gg.block(i * n, 0, n, 1) = Ad_ * gg.block((i - 1) * n, 0, n, 1) + gd_;
    for (double t = delay_; t > 0; t -= dt_) {
  int i = std::ceil(t / dt_);
      uu.coeffRef((tau - i) * m + 0, 0) = historyInput_[i - 1][0];
uu.coeffRef((tau - i) * m + 1, 0) = historyInput_[i - 1][1];
    x0_pred = BB * uu + AA * x0 + gg;
x0_delay = x0_pred.block((tau - 1) * n, 0, n, 1);
    return x0_delay;
```

compensateDelay 函数

该函数实现了一个延时补偿功能,用于根据系统延迟来估计当前状态的补偿状态。函数的主要思路框架如下:

- 1. **函数参数:** x0 为当前状态的向量。如果延迟 delay_ 为 0,则直接返回 当前状态 x0。
- 2. **初始化矩阵和变量:** 初始化矩阵 BB、AA、gg 和 x0_pred,它们用于存储状态空间模型的线性化信息和延迟预测。计算延迟对应的时间步数tau,并根据时间步数初始化相关的矩阵。
- 3. **计算线性化信息:** 循环 tau 次,计算每个时间步对应的线性化点,并

使用 linearization 函数计算对应的线性化矩阵,将这些矩阵填充到 BB、AA 和 gg 中,以便后续使用。

- 4. **历史输入重构:** 从历史输入 historyInput_ 中重构输入向量 uu,其中 historyInput_ 是记录了历史输入的容器,然后根据时间步长 dt_ 和 延迟 delay,将历史输入插入到 uu 中。
- 5. **状态预测:** 使用补偿前的状态 x0、历史输入 uu,以及线性化信息 BB、AA 和 gg,通过状态空间模型预测延迟期间的状态变化,将预测得到的状态更新到 x0_delay 中,并返回。

```
void linearization(const double &phi, const double &v, const double &delta) {
    Ad_ << 0, 0, -v*sin(phi), cos(phi),
        0, 0, v*cos(phi), sin(phi),
        0, 0, 0, tan(delta) / ll_,
        0, 0, 0, 0;

Bd_ << 0, 0,
        0, 0,
        0, v/(ll_*pow(cos(delta),2)),
        1, 0;

gd_ << v*phi*sin(phi), -v*phi*cos(phi), -v*delta/(ll_*pow(cos(delta),2)), 0;

Ad_ = MatrixA::Identity() + dt_ * Ad_;
Bd_ = dt_ * Bd_;
gd_ = dt_ * gd_;
return;
}</pre>
```

Linearization 函数

这段函数用于状态空间系统线性化。它通过接收车辆的航向角(phi)、速度(v)和转向角(delta)计算状态空间模型的离散化矩阵、输入矩阵和扰动项。

在函数内部,首先初始化了三个矩阵 Ad、Bd 和 gd,根据输入的参数,计算并填充了这些矩阵的值。然后对离散化的矩阵 Ad、Bd 和 gd 进行了时间步长的更新,因为在实际控制中,系统模型需要离散化来进行数字控制。

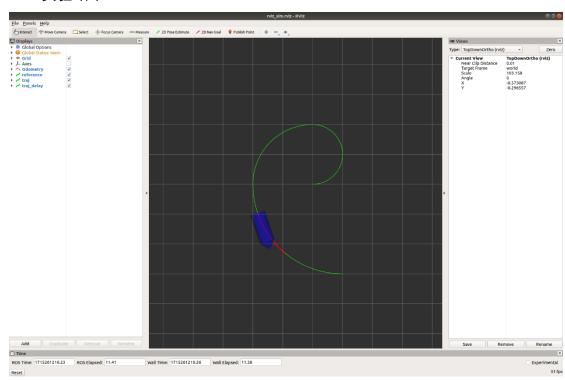
二、实验过程

```
File Edit View Search Terminal Help

[ 45%] Generating EusLisp manifest code for car_msgs
[ 45%] Built target car_msgs_generate_messages_nodejs
Scanning dependencies of target car_msgs_generate_messages_lisp
[ 54%] Generating Lisp code from car_msgs/CarCmd.msg
[ 54%] Built target car_msgs_generate_messages_lisp
[ 54%] Built target car_msgs_generate_messages_cpp
[ 63%] Generating Python msg __init__.py for car_msgs
[ 63%] Built target car_msgs_generate_messages_py
[ 63%] Built target car_msgs_generate_messages_py
[ 63%] Built target car_msgs_generate_messages_eus
Scanning dependencies of target car_msgs_generate_messages
Scanning dependencies of target car_simulator_nodelet
[ 63%] Built target car_msgs_generate_messages
[ 72%] Building CXX object car_simulator/CMakeFiles/car_simulator_nodelet.dir/src/car_simulator_nodelet.cpp.o
[ 81%] Building CXX object mpc_car/CMakeFiles/mpc_car_nodelet.dir/src/mpc_car_nodelet.cpp.o
[ 90%] Linking CXX shared library /home/carpent/ROS_car/devel/lib/libcar_simulator_nodelet.so
[ 90%] Built target car_simulator_nodelet
[ 100%] Linking CXX shared library /home/carpent/ROS_car/devel/lib/libmpc_car_nodelet.so
[ 100%] Built target mpc_car_nodelet
carpent@carpent-virtual-machine:~/ROS_car$
```

环境配置成功

三、实验结果



程序运行结果

程序成功运行,地图显示在 rviz 中并开始自动规划路径。