任务三 中心线拟合

背景介绍

在任务二中,我们已从二值化图像中成功提取出赛道的左、右边缘点集。智能车的运动轨迹需遵循一条明确的参考线,而这条轨迹线可通过左、右边缘点集拟合得到。考虑到行驶稳定性与路径最优性,通常以赛道中心线作为理想行驶轨迹——即通过拟合左、右边缘的中间对称线,为智能车提供精准的导航基准。

■ 环境配置

IDE: Pycharm

相关依赖: numpy、opencv

※ 实践环节拆解

1. 中值法 难度: 🛖

针对图像中每一行的左、右赛道边缘点集,计算两点的中间对称点,以此构成中心线的点集。这种方法通过直接取每行边缘点的中值位置,快速生成中心线基础数据,实现简单且实时性较好。

2. 贝塞尔拟合 难度: 🛖 🊖

在左、右边缘点集中分别选取三等分点,对所采集的四组对应点(左、右各四点)逐一计算中点,再基于这些中点通过贝塞尔曲线进行拟合,最终得到赛道中心线。该方法通过特征点采样精简数据维度,借助贝塞尔曲线的平滑特性,能够生成连续性更优的中心轨迹;但受限于仅用四点进行拟合,若采样点存在偏差,贝塞尔曲线的拟合结果会进一步放大这一误差,可能对轨迹实际方向产生影响。

c++程序参考:

3. **解耦图像: 特征工程** 难度: 🔷

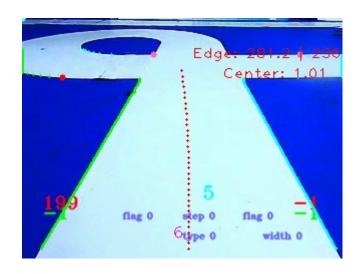
在前面的任务中,我们已将搜索到的赛道线数据存储在 track 类中。这一设计使得在进行模式识别时,无需重复对图像进行搜索操作,直接从 track 类的点集中提取特征即可,实现了图像搜索与特征分析的解耦。

此处先实现最基础的统计学特征——方差:通过计算点集的方差,可量化赛道边缘的离散程度,进而判断前方路段是直道(方差较小,点集分布集中)还是弯道(方差较大,点集分布分散)。这种基于特征的判断方式,能为赛道模式识别提供简洁且有效的量化依据。

c++ 程序参考:

```
double sigma(vector<int> vec)
{
    if (vec.size() < 1)
        return 0;

    double aver = average(vec); // 集合平均值
    double sigma = 0;
    for (int i = 0; i < vec.size(); i++)
    {
        sigma += (vec[i] - aver) * (vec[i] - aver);
    }
    sigma /= (double)vec.size();
    return sigma;
}</pre>
```



★任务要求

- 1. 利用res中的视频,使用至少一种方法,实现中心线拟合
- 2. 将中心线绘制在图上
- 3. 计算track中的左、右点集的方差,作为成员变量存储;计算center中的中心点集方差,作为成员变量存储。并绘制在图像上。

□参考资料

1. 贝塞尔拟合:

https://blog.csdn.net/weixin 43673156/article/details/128600747

- 2. 参考 "cpp参考代码"
- 3. 代码设计参考:
- 使用类

```
class Center:
    def __init__(self):
        self.CenterPoints = []
        self.sigma_center = 0.0

def process(self,track):
        return None

def cal_sigma_center(self):
```