#### 三、问题三的模型与建立

## 3.1 攀岩难度评级

## 3.1.1YDS 系统介绍

本文引用 YDS 作为评价攀岩难度的模型系统,1937 年 Welzenbach 的攀登难度系统由山峦俱乐部引入美国,之后衍生为优胜美地十进制系统(YDS),它将难度分为 6 个大类。

- (1) 徒步
- (2) 几乎用不到手的爬行
- (3) 需要携带绳子,但是几乎用不到的爬行
- (4) 通常需要绳子,很容易找到天然的保护点,脱落是致命的
- (5) 技术攀登,要有一定的攀岩技术,绳子和保护是必须的
- (6) 必须借助器械才能进行的攀登

其中这里的第五个级别就是指攀岩,也是常说的五级技术攀登,到了 20 世纪 50 年代,五级攀登由于需要被划分成 5.0, 5.1, 5.2, 5.3, 5.4, 5.5, 5.6, 5.7, 5.8, 5.9, 5.10, 前面的数字 5 仍然代表五级攀登,后面的 0 到 10 代表攀登路线的难易程度,这是个封闭的系统,最简单的线路被定义为 5.0, 而最难的线路被定为 5.10。

## 3.1.2 评价指标选择

通过查阅相关资料,本文将选取路径总长度以及岩石之间的最大距离差,所攀爬岩石的个数作为评价指标,以评价该模型,并采用 YDS 系统的评分方式,以下是问题二路线的指标统计结果。

| 终点编号 | 路径总长度   | 岩石之间最大距离差                   | 攀爬岩石个数 | 总减分 |
|------|---------|-----------------------------|--------|-----|
| 111  | 1205.84 | $97.7394(7 \rightarrow 15)$ | 17     | 31  |
| 112  | 1254.05 | $97.7394(7 \rightarrow 15)$ | 17     | 33  |
| 113  | 1216.8  | 97.7394(7 → 15)             | 17     | 33  |
| 114  | 1277.48 | 99.0202(28 → 33)            | 18     | 31  |

表 3.1 指标统计结果

#### 3.2Kmeans 聚类分析

# 3.2.1 Kmeans 算法原理

已知数据集 $(x_1, x_2, ... x_n)$ ,Kmeans 聚类要把这n个数据划分到k个集合中 $(k \le n)$ ,使得组内平方和最小,它的目标是找到使得下式满足的聚类 $S_i$ 

$$\arg\min_{S} \sum_{i=1}^{k} \sum_{x \in S_{i}} ||x - \mu_{i}||^{2}$$
 (4 - 1)

其中 $\mu_i$ 是 $S_i$ 中所有点的均值。

#### 3.2.2 Kmeans 算法步骤

- (1) 对数据集进行标准化和归一化,避免均值和方差大的数据对聚类产生决定性影响
  - (2) 选择初始化的k个样本作为初始聚类中心 $a = a_1, a_2 \dots a_k$
  - (3) 针对数据集中每个样本 $x_i$ , 计算它到k个聚类中心的距离, 并将其分到距离

最小的聚类中心所对应的类中

- (4)针对每个类别 $a_j(j=1,2...k)$ ,重新计算它的聚类中心 $a_j=\sum_{x\in S_i}x$ ,即属于该类的所有样本的质心
- (5) 重复(3)(4)步,知道达到某个中止条件(迭代次数,可允许最小误差等)

其伪代码为:

获取数据 n 个 m 维的数据 随机生成 K 个 m 维的点 while(t)

for(int i=0;i < n;i++) for(int j=0;j < k;j++) 计算点 i 到类 j 的距离

for(int i=0; i < k; i++)

- 1. 找出所有属于自己这一类的所有数据点
- 2. 把自己的坐标修改为这些数据点的中心点坐标

end

## 3.2.3 Kmeans 模型求解

根据机器学习中的肘部准则,选取斜率最大的K = 2的分类个数肘部图,确定了以聚类为 2 能更好地描述评价指标的组合。

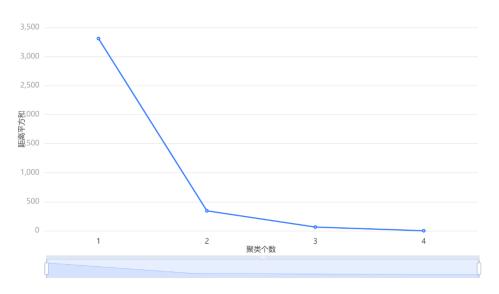


图 3.1 聚类数对比图

表 3.2 数据集聚类标注表

| 聚类种类 | 终点编号 | 路径总长度   | 岩石之间最大距离差 | 攀爬岩石个数 | 总减分 |
|------|------|---------|-----------|--------|-----|
| 1    | 111  | 1205.84 | 97.7394   | 17     | 31  |
| 2    | 112  | 1254.05 | 97.7394   | 17     | 33  |
| 1    | 113  | 1216.8  | 97.7394   | 17     | 33  |
| 2    | 114  | 1277.48 | 99.0202   | 18     | 31  |

通过 Python 的可视化库 matplotlib 可以直观地展现出聚类散点图,由于变量数大于 2 个,即取主成分分析(PCA)降维后前两个主成分来绘制散点图,在一定程度上可查看聚类效果。

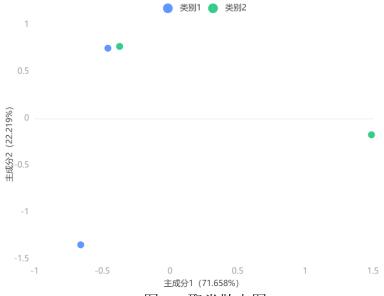


图 3.2 聚类散点图

由于是通过 Dijkstra 算法选择的最多得分路径,且与最短路径基本吻合,在聚类分析分为了两类的情况下,可将这 4 条路线分为 2 条评价等级为优的路线和 2 条评价等级为良的路线,经过映射可得到问题三的最终结果表如下所示:

终点编号 评价等级(YDS) 路径  $1 \to 7 \to 15 \to 24 \to 29 \to 34 \to 40 \to 48 \to 57 \to 60$ 5.1 111  $\rightarrow 69 \rightarrow 75 \rightarrow 84 \rightarrow 91 \rightarrow 100 \rightarrow 103$ **→** 111 112  $1 \rightarrow 7 \rightarrow 15 \rightarrow 24 \rightarrow 29 \rightarrow 34 \rightarrow 40 \rightarrow 48 \rightarrow 57 \rightarrow 60$ 5.3  $\rightarrow 69 \rightarrow 78 \rightarrow 88 \rightarrow 93 \rightarrow 101 \rightarrow 107$  $\rightarrow 112$  $1 \to 7 \to 15 \to 24 \to 29 \to 34 \to 40 \to 48 \to 57 \to 60$ 113 5.2  $\rightarrow 69 \rightarrow 78 \rightarrow 88 \rightarrow 93 \rightarrow 101 \rightarrow 110$  $\rightarrow 113$  $1 \rightarrow 7 \rightarrow 15 \rightarrow 24 \rightarrow 29 \rightarrow 34 \rightarrow 40 \rightarrow 48 \rightarrow 57 \rightarrow 60$ 114 5.4  $\rightarrow 69 \rightarrow 78 \rightarrow 88 \rightarrow 89 \rightarrow 94 \rightarrow 96$  $\rightarrow 105 \rightarrow 114$ 

表 3.3 问题三路线评级