**北京邮电大学**

**本科毕业设计论文**



**名称：基于腾讯定位数据的异常事件检测算法**

**学院： 信息与通信工程学院**

**班级： 2014211112**

**姓名： 林文鼎**

**学号： 2014210328**

**班内序号： 07**

**指导教师： 别红霞**

**验收日期： 2018年5月7日**

**摘 要**

摘要还没写

**关键词：**关键词1；2；3

目 录

1. 背景介绍 1

2. 本文研究基础 1

2.1 异常检测的研究概况 1

2.2 异常检测的常用算法 1

3. 定位数据以及初步分析 2

3.1 腾讯定位数据的形式 2

3.2 数据分析及预处理 2

4. 基于曲线的异常检测算法 2

4.1 基于小波的异常检测算法 2

4.1.1 离散小波变换 2

4.1.2 结果分析 2

4.2 基于最大似然法的异常检测算法 2

4.2.1 最大似然法与3西格玛 2

4.2.2 结果分析 2

4.3 基于差分的异常检测算法 2

4.3.1 差分算法 2

4.3.2 结果分析 2

4.4 局部异常因子检测算法 2

4.4.1 局部异常因子 3

4.4.2 结果分析 3

4.5 混合异常检测算法 3

4.5.1 传统方法的优化 3

4.5.2 结果分析 3

4.6 曲线异常检测算法总结 3

5. 基于曲线的定位数据预测 3

5.1 异常检测生成模型与预测 3

5.1.1 生成模型与判别模型 3

5.1.2 生成模型的预测 3

5.2 基于动态神经网络的定位数据预测 3

6. 异常检测的其它问题 3

6.1 基于图像的异常区域检测 3

6.1.1 差分分析法 3

6.1.2 小波分析法 3

6.2 多异常天的检测 3

7. 总结与展望 4

7.1 内容总结 4

7.2 未来展望 4

1. 背景介绍

随着GPS定位，传感器网络和无线通信等应用的日益普及，越来越多的定位数据被收集和保存在应用服务器，如何快速地从这些定位数据中挖掘出有效信息日益成为一个令人关注的研究课题。异常检测是找出其行为严重不同于预期对象的一个检测过程。这些对象被称为异常点或者离群点。而地图的定位数据中，终端的数量变化可以反映出当地的一些事件变化。在通常情况下，终端的分布应该会服从一个基于时间的规律变化。而在异常事件（如异常气象，交通管制等）出现时，定位数据较以往同时段的数值必然会有异常的波动，我们可以从这些波动中获取到异常事件发生时上述定位数据的异常特征，从而在相似事件发生时可以及时做好有关准备。

1. 本文研究基础

2.1 异常检测的研究概况

异常是指数据特征不符合该特征一般存在的区间的现象。寻找异常挑战来源于两个方面：首先，“异常”这个概念较为模糊，偏离正常数据中心多少可以被界定为异常没有一个定量的数值，甚至完全可以认为在划定的边界线附近的数据是正常的数据；再者，用于划定正常区间的数据中有时也会存在异常，导致划定边界线偏差，同时考虑到正常的数据往往远大于异常数据，使用机器学习的方法进行训练时很容易过拟合导致无法检测出异常。

异常也有诸多分类。通常情况下我们所说的异常指的是点异常，其含义是多个数据实体中，如果存在一个实体对于其他实体来说是异常的，那么其就是点异常。对于本课题，异常应被认为是环境异常，其是一个数据实体在特定环境中的异常；数据实体有两部分组成：环境属性&行为属性。环境属性表征了数据实体所处在的环境，例如时间序列数据的时间点，空间数据的地理坐标；行为属性表征了在上述特定环境属性下区分数据实体的属性，类似于地理数据的某地降雨量。本课题中环境属性即是时间点与地理坐标，行为属性是在某时间点某地理坐标下的定位终端数量。

2.2 异常检测的常用算法

传统检测异常的方法分为以下几类：基于分类的异常检测方法，基于最近领的异常检测方法，基于聚类的异常检测方法，基于统计的异常检测方法。

 基于分类的异常检测方法：该方法分为两个步骤。第一阶段通过已有的标签数据训练分类器。第二阶段使用该分类器对未知数据进行分类。

 基于最近邻的异常检测方法：该方法基于“正常数据间的距离较近，异常数据与最近的数据点也较远”的假设展开，可以从密度的角度去区分正常点和异常点。

 基于聚类的异常检测方法：该方法基于“正常数据通常聚集在一起，同分类下存在大量数据，而异常数据不属于任何一个小组或是某分类下的数据样本极少”的假设展开，但聚类的思想更适合寻找聚类，即正常数据。

 基于统计的方法：对于一个统计模型，如果输入数据会处于统计概率中较低的位置，那么则认为其为异常数据。

1. 定位数据以及初步分析

3.1 腾讯定位数据的形式

定位数据的情况

3.2 数据分析及预处理

每一天的，所有天的，接下来该怎么分析，做什么预处理

1. 基于曲线的异常检测算法

4.1 基于小波的异常检测算法

4.1.1 离散小波变换

小波变换的定义基础，

4.1.2 结果分析

用什么量级的小波，用小波怎么检测 结果 以及分析

4.2 基于最大似然法的异常检测算法

4.2.1 最大似然法与3西格玛

最大似然法 3西格玛准则

4.2.2 结果分析

通过最大似然法求得MIU和SIGMA，再通过3西格玛准则判断，结果的分析

4.3 基于差分的异常检测算法

4.3.1 差分算法

拉普拉斯算子的介绍

4.3.2 结果分析

怎么求，结果如何

4.4 局部异常因子检测算法

4.4.1 局部异常因子

LOF的概念以及算法介绍

4.4.2 结果分析

怎么求，结果如何

4.5 混合异常检测算法

4.5.1 传统方法的优化

小波+差分结合效果为什么好一些

4.5.2 结果分析

4.6 曲线异常检测算法总结

从算法复杂度、算法准确度来衡量，在这种短小数据量下什么算法比较好

1. 基于曲线的定位数据预测

5.1 异常检测生成模型与预测

5.1.1 生成模型与判别模型

5.1.2 生成模型的预测

5.2 基于动态神经网络的定位数据预测

1. 异常检测的其它问题

6.1 基于图像的异常区域检测

6.1.1 差分分析法

6.1.2 小波分析法

6.2 多异常天的检测

1. 总结与展望

7.1 内容总结

7.2 未来展望