**专利名称：一种面向立体城市交通网的道路（地图/路网）最优匹配方法**

**申请人 ：南京邮电大学**

**发明人：柯昌博、张永超**

**第一发明人身份证号：**

本发明公开了一种面向立体城市交通网的道路最优匹配方法，解决了GPS轨迹与路网的匹配准确率与效率的问题。首先，利用路网数据构建三维KD树，将整个路网划分为多个域，再通过GPS轨迹数据在KD树中进行查找，确定若干候选点；其次，其次通过路网与GPS轨迹及其之间的关系进行位置上下文分析与相互影响建模，确定每个采样点对应的候选点的局部最优路径以及候选图；最后，通过每个候选点的局部最优路径以及候选图进行交互式边投票，计算出最终的匹配结果。



1. 一种面向立体城市交通网的道路最优匹配方法，包括以下步骤：

步骤1） 候选点匹配，首先进行候选路段匹配，本发明为提高候选点匹配的准确率与效率，将原始路网数据与GPS轨迹数据进行数据预处理，降低路网数据复杂度以及过滤GPS轨迹噪声，利用简化后的路网数据构建三维KD树并利用该树进行空间域搜索，得到每个采样点的若干候选路段；其次在选出候选路段的基础上进行候选点的计算，本发明使用web墨卡托投影计算每个采样点对应的若干候选点。

步骤 2） 位置上下文分析，GPS采样点与候选点之间以及相邻候选点之间都存在相关性，通过空间分析、时间分析以及道路分析对所有路径进行权重计算，并提出三个约束条件，当某些路径不满足所提出的约束条件时会被过滤，不参与后续计算，只有满足约束条件的路径才会被保留，参与下一步计算。

步骤3） 相互影响建模，连续的GPS采样点之间会相互影响，某一点越靠近一点，对该点的影响就越大。首先，根据筛选出的候选点创建候选图G，图中包含各个相邻采样点的候选点构成的路径，再以时间分析、空间分析以及道路分析为基础，构建静态评分矩阵M，根据矩阵M，相互影响建模为n-1为距离权重矩阵W。

步骤4） 交互式投票，首先通过遍历上述步骤生成的候选图，计算所有候选点的局部最优路径，局部最优路径可以反映最终匹配路径所经过的路径的可能性。如果路径XXX（用P表示）被更多的路径所包含，则路径P称为最终路径一部分的概率就越大；如果路径P没有被任何局部最优路径所包含，则最终匹配路径不包括该路径P；再根据每个候选点的局部最优路径，对每条路径进行投票，每两个相邻采样点之间的候选点形成的路径只选出一个票数最大的，最终选出票数最大的路径作为最终路径。

其中所述步骤1）具体如下：

步骤11）首先对原始GPS轨迹数据进行预处理，GPS轨迹数据一般为出租车生成的轨迹数据，在原始GPS轨迹数据中包含部分车辆静止时采集到的GPS点，需要删除这些点，因为车辆在静止时GPS设备采集的数据集中在某一个区域呈现不规则形状。在这种情况下，采样点之间的位置信息为概率性波动，这会干扰采样点间的相互影响，导致后续的计算中产生大量噪声且增加计算时长；然后对原始路网数据进行简化，现有的路网数据均为未优化的数据，在路口的表示上，通常有多少个道路交叉点就有多少个路口，如果某个交通岗道路很多，就会产生大量交叉点，进而增加路网中路口的数量，增加路网复杂度。应该将属于同一交通岗的所有道路交叉点合并为一个路口，这样可以简化路网数据，加快有关路网的计算，如查找最短路径以及其相关计算。

步骤 12）首先匹配候选路段，对于每个GPS采样点，，都有候选点，，其中为采样点个数，为候选点个数，本发明使用基于KD树的k近邻算法KNN来获取候选路段，将静态路网数据建模为三维KD树，然后通过KD树找出距离采样点最近的候选路段。为了将球面坐标系中的GPS数据应用到KNN算法，我们采用以下公式将采样点以及路网使用的球面坐标系转换为三维笛卡尔坐标系后，构建三维KD树。

其中，为地球半径，、分别为经度、纬度对应的弧度。在构建完三维KD树后，KNN算法使用采样点与候选路段之间的欧几里得距离以及车辆方向与候选路段方向之间的夹角来确定候选路段，其公式为：

其中，为时间表，与表示权重，表示车辆采样点与候选路段之间的垂直距离的贡献度：

其中为车辆位置，为车辆在候选路段上的投影位置，为位置误差的标准差。车辆行驶方向与候选路段间的方向夹角贡献度：

其中表示车辆的行驶方向，表示候选路段的方向，表示车辆方向与候选路段方向的夹角。车辆位置与候选路段之间的垂直距离使用海伦公式计算，其中分别为三角形的半周长以及3条边长。

步骤 13）根据候选路段的匹配结果，使用web墨卡托投影来确定候选路段上的候选点。考虑把地球椭球体假设为正球体，取地球半径，有，第一偏心率。web墨卡托投影公式为：

车辆采样点与候选路段之间存在两种关系：一是过采样点且垂直于路段的线段与该路段相交，这种关系候选点为垂线与路段的交点；另一种关系是过采样点且垂直于路段的线段与该路段不相交，这种情况候选点只能选择距离采样点最近的候选路段的端点。将采样点以及与其对应的候选路段通过web墨卡托投影到平面坐标系后，根据上述车辆采样点与候选路段之间的关系，选出对应候选路段的候选点。

所述步骤 2）具体如下：

步骤21）GPS点的测量误差满足高斯分布，其观测概率为：。其中是采样点的候选点，是从候选到采样点的欧几里德距离。从候选点到候选点的空间分析函数定义为：

其中是过渡概率。目的是测量两个连续候选点之间的最短路径和直路径的相似性。定义为：

其中是采样点到采样点的欧几里得距离，是从候选到的最短路径的长度。

步骤22）在没有交通事故的情况下，车速一般接近道路限速。因此，适当的时间分析函数应在道路限速附近获得最大值。时间分析函数定义为：

其中是从候选点到的最短路径的加权速度限制，是沿着候选点至之间最短路径行驶的车辆的平均速度。

步骤23）在地图中，道路通常被分为几个级别，每个级别都有不同的道路限速。高架路的水平高于地面道路，即高架路的限速大于地面道路。因此，我们使用道路水平因子来模拟车辆在高限速道路上停留的趋势。的道路水平系数（RLF）定义为：

其中和表示和所在道路的速度限制。综上，路径的综合权重函数为：

步骤24）首先，在真实的路网结构中，两个连续采样点的候选点之间可能没有可达道路；其次，根据大量实验结论，错误匹配路径权重值总是小于，而正确匹配路径的权重值总是大于；最后，路网结构不是平面的，可能有立交桥或城市环岛等立体结构，而投影的结果是在平面坐标系中，因此，可能会将真正属于被遮挡道路的候选点投影到了其上面的道路上。结合以上三点分析，为了过滤错误数据减少后续计算负担，我们提出了以下三个约束：

约束1：

相邻采样点的各个候选点之间的连通性需符合真实路网结构，可在路网结构中查询到最短路径，即匹配路径在路网结构中真实存在且能够在合理时间内可到达。

约束2：

设两个相邻匹配点的候选点之间的权重的阈值。当路径的权重小于时则被视为错误匹配路径，此路径不参与后续计算。

约束3：

可以根据不通道路拥有不通的限速这一特性，通过车辆的行驶速度与道路限速的关系进行判断。设为车辆沿着候选点到候选点之间最短路径行驶的平均速度，为所经过的所有道路的加权平均限速。当，时，其中，路径被视为错误的匹配路径。

所述步骤 3）具体如下：

步骤31）我们以上一节提出的位置上下文分析为建模基础，采用空间分析以及时间分析两个方面来衡量两个连续候选点之间的影响。在计算各个采样点对应的各个候选点之间相互影响的权重之前，我们构建了一个静态评分矩阵：

其中，此静态评分矩阵中的每个项目仅考虑两个连续点的信息，表示候选点的权重。并不反映它们之间的相互影响。因此，我们可以将其构建为静态矩阵，以减少计算相互影响的权重时的计算负担。

步骤32）我们将采样点间的相互影响建模为维距离权重矩阵，定义如下：

其中，和是和之间的欧几里德距离，是相对于道路网的参数。此矩阵给出了所有其他点到的距离影响的权重。对于受距离影响的权重可计算为：

步骤33）在得到每个采样点的权重矩阵后，我们根据上一节筛选出的候选点创建候候选图，其中表示各个采样点的候选点集合，表示前一个采样点的候选点到当前采样点的候选点之间的路径集合，通过上一节的分析可知，路径到必须同时满足三个约束条件时才会存在边，每个节点都拥有观测概率属性，即表示该候选点与其采样点的观测概率，每条边都拥有累积权重与投票数属性，用于后续投票计数。

所述步骤 4）具体如下：

步骤41）局部最优路径可以反映最终匹配路径所经过的路径的可能性。如果路径（用表示）被更多的路径所包含，则路径称为最终路径一部分的概率就越大；如果路径没有被任何局部最优路径所包含，则最终匹配路径不包括该路径P。对于采样点的每个候选点，其中为采样点个数，为设置的候选点个数，遍历每个候选点，当一个候选点被遍历时，我们假设该候选点就是最终匹配阶级过中正确的匹配点，找到一条通过点的概率最大的路径作为局部最优路径。累计权重。是的权重，受和的距离影响。计算所有点的累计权重后，即可得到每个候选点的局部最优路径。

步骤42）在找到每个候选点的局部最优路径后，我们得到了一组局部最优路径。通过对每一个点的局部最优路径进行投票，选出投票数最多的一条路径作为最终匹配的路径。具体的：遍历第四阶段生成的候选图，对图的所有边进行投票，最后筛选出每两个相邻采样点中投票最多的子路径作为最终匹配子路径，最后，所有子路径拼接成最终的最优匹配路径。

**一种面向立体城市交通网的道路最优匹配方法**

**技术领域**

本发明提出一种面向立体城市交通网的道路最优匹配方法，属于数据分析、智慧交通等交叉技术领域。

**背景技术**

近些年随着GPS技术的发展，支持GPS技术的设备越来越多，车辆、智能手机、智能穿戴设备等都可以记录完整的轨迹路线，丰富的GPS轨迹数据为智慧交通以及相关技术提供了数据基础，尤其是近几年网约车的兴起，网约车中配备的GPS设备产生了大量轨迹数据，这些数据能够极大反应道路的状况，将这些数据聚合分析能够实现实时监控道路状态，为交通安全和交通效率方面提供数据基础。地图匹配（MM）技术是通过将惯性导航轨迹与现有的地图数据库中的道路特征进行比较来校正位置误差的技术，是智能交通系统（ITS）的重要组成部分。地图匹配技术不需要增加外部传感器，具有成本低、自主性强、可靠性高的优势，是进一步提高地面设备自主定位能力的有效途径，也是加快智慧交通建设最重要的基础。

理想情况下，车辆的GPS点应位于道路连接线上，然而GPS设备的信号易受到电磁干扰或功率限制的影响，产生大量噪声数据，且目前搭载在车辆上的GPS设备大部分为低采样率设备（采样间隔大于30秒），低采样率设备产生的数据中连续采样点之间的联系较低，且存在噪声数据的影响。地图匹配算法不仅是交通数据的可视化工具，更重要的是能够减少GPS设备精度问题对匹配结果的影响，能够将尽可能多的采样点匹配到正确的道路上。目前国内外车辆导航系统中应用的现有方法已被证明是有效的，利用航位推算技术、差分GPS、无线电信标或高精度载波相位接收机等提高GPS定位精度。然而，由于这些方法依赖外部辅助装置，通常成本很高，相关技术也有点复杂，这些方法限制了它们在实际应用中的推广。为了降低地图匹配的成本，ST-Matching算法考虑了GPS轨迹的空间和时间信息，并对GPS点之间的加权相互影响建模，但算法的过程复杂，数据必须重复映射进行匹配，这限制了该算法的效率。

基于上述问题以及研究成果，本发明采用较经济的方案，在以下方面进行改进：路径上权重的计算不是简单的求和计算，避免了如果错误候选路径的累积权重远⼤于前⼏个候选点中的真正匹配路径，即使错误路径在其后续候选中的权重相对较⼩，错误路径的最终累积权重也将⼤于正确路径的问题；现有的路网数据均为未优化的数据，在路口的表示上，通常有多少个道路交叉点就有多少个路口，如果某个交通岗道路很多，就会产生大量交叉点，进而增加路网中路口的数量，增加路网复杂度。我们应该将属于同一交通岗的所有道路交叉点合并为一个路口，这样可以简化路网数据，加快有关路网的计算，如查找最短路径以及其相关计算；考虑城市道路是立体结构，因为在地图投影计算中虽然是二维投影，但现实道路存在三维形式，且大部分三维形式的道路上层道路与下层道路拥有不同的属性，如高架桥及其下方的道路，在匹配过程中不应将其视为同一条道路。本发明简化了路网结构，将路网构建为三维KD树，应用KNN算法选出候选路段，使用web墨卡托投影匹配候选点，通过位置上下文分析、三个约束条件以及相互影响建模来考虑采样点之间以及候选点之间的相互影响，通过计算的权重构建候选图，计算每个候选点的局部最优路径，最后根据候选图与局部最优路径进行交互式投票，最终选出一条概率最大的路径作为最终的匹配路径。

**发明内容**

**技术问题：**发明所要解决的技术问题是设计一种符合立体城市交通网的道路最优匹配方法，提高地图匹配准确率与效率。

**技术方案：**本发明面向立体城市交通网的道路最优匹配方法包括以下步骤：

步骤1） 候选点匹配，首先进行候选路段匹配，本发明为提高候选点匹配的准确率与效率，将原始路网数据与GPS轨迹数据进行数据预处理，降低路网数据复杂度以及过滤GPS轨迹噪声，利用简化后的路网数据构建三维KD树并利用该树进行空间域搜索，得到每个采样点的若干候选路段；其次在选出候选路段的基础上进行候选点的计算，本发明使用web墨卡托投影计算每个采样点对应的若干候选点。

步骤 2） 位置上下文分析，GPS采样点与候选点之间以及相邻候选点之间都存在相关性，通过空间分析、时间分析以及道路分析对所有路径进行权重计算，并提出三个约束条件，当某些路径不满足所提出的约束条件时会被过滤，不参与后续计算，只有满足约束条件的路径才会被保留，参与下一步计算。

步骤3） 相互影响建模，连续的GPS采样点之间会相互影响，某一点越靠近一点，对该点的影响就越大。首先，根据筛选出的候选点创建候选图G，图中包含各个相邻采样点的候选点构成的路径，再以时间分析、空间分析以及道路分析为基础，构建静态评分矩阵M，根据矩阵M，相互影响建模为n-1为距离权重矩阵W。

步骤4） 交互式投票，首先通过遍历上述步骤生成的候选图，计算所有候选点的局部最优路径，局部最优路径可以反映最终匹配路径所经过的路径的可能性。如果路径XXX（用P表示）被更多的路径所包含，则路径P称为最终路径一部分的概率就越大；如果路径P没有被任何局部最优路径所包含，则最终匹配路径不包括该路径P；再根据每个候选点的局部最优路径，对每条路径进行投票，每两个相邻采样点之间的候选点形成的路径只选出一个票数最大的，最终选出票数最大的路径作为最终路径。

其中所述步骤1）具体如下：

步骤11）首先对原始GPS轨迹数据进行预处理，GPS轨迹数据一般为出租车生成的轨迹数据，在原始GPS轨迹数据中包含部分车辆静止时采集到的GPS点，需要删除这些点，因为车辆在静止时GPS设备采集的数据集中在某一个区域呈现不规则形状。在这种情况下，采样点之间的位置信息为概率性波动，这会干扰采样点间的相互影响，导致后续的计算中产生大量噪声且增加计算时长；然后对原始路网数据进行简化，现有的路网数据均为未优化的数据，在路口的表示上，通常有多少个道路交叉点就有多少个路口，如果某个交通岗道路很多，就会产生大量交叉点，进而增加路网中路口的数量，增加路网复杂度。应该将属于同一交通岗的所有道路交叉点合并为一个路口，这样可以简化路网数据，加快有关路网的计算，如查找最短路径以及其相关计算。

步骤 12）首先匹配候选路段，对于每个GPS采样点，，都有候选点，，其中为采样点个数，为候选点个数，本发明使用基于KD树的k近邻算法KNN来获取候选路段，将静态路网数据建模为三维KD树，然后通过KD树找出距离采样点最近的候选路段。为了将球面坐标系中的GPS数据应用到KNN算法，我们采用以下公式将采样点以及路网使用的球面坐标系转换为三维笛卡尔坐标系后，构建三维KD树。

其中，为地球半径，、分别为经度、纬度对应的弧度。在构建完三维KD树后，KNN算法使用采样点与候选路段之间的欧几里得距离以及车辆方向与候选路段方向之间的夹角来确定候选路段，其公式为：

其中，为时间表，与表示权重，表示车辆采样点与候选路段之间的垂直距离的贡献度：

其中为车辆位置，为车辆在候选路段上的投影位置，为位置误差的标准差。车辆行驶方向与候选路段间的方向夹角贡献度：

其中表示车辆的行驶方向，表示候选路段的方向，表示车辆方向与候选路段方向的夹角。车辆位置与候选路段之间的垂直距离使用海伦公式计算，其中分别为三角形的半周长以及3条边长。

步骤 13）根据候选路段的匹配结果，使用web墨卡托投影来确定候选路段上的候选点。考虑把地球椭球体假设为正球体，取地球半径，有，第一偏心率。web墨卡托投影公式为：

车辆采样点与候选路段之间存在两种关系：一是过采样点且垂直于路段的线段与该路段相交，这种关系候选点为垂线与路段的交点；另一种关系是过采样点且垂直于路段的线段与该路段不相交，这种情况候选点只能选择距离采样点最近的候选路段的端点。将采样点以及与其对应的候选路段通过web墨卡托投影到平面坐标系后，根据上述车辆采样点与候选路段之间的关系，选出对应候选路段的候选点。

所述步骤 2）具体如下：

步骤21）GPS点的测量误差满足高斯分布，其观测概率为：。其中是采样点的候选点，是从候选到采样点的欧几里德距离。从候选点到候选点的空间分析函数定义为：

其中是过渡概率。目的是测量两个连续候选点之间的最短路径和直路径的相似性。定义为：

其中是采样点到采样点的欧几里得距离，是从候选到的最短路径的长度。

步骤22）在没有交通事故的情况下，车速一般接近道路限速。因此，适当的时间分析函数应在道路限速附近获得最大值。时间分析函数定义为：

其中是从候选点到的最短路径的加权速度限制，是沿着候选点至之间最短路径行驶的车辆的平均速度。

步骤23）在地图中，道路通常被分为几个级别，每个级别都有不同的道路限速。高架路的水平高于地面道路，即高架路的限速大于地面道路。因此，我们使用道路水平因子来模拟车辆在高限速道路上停留的趋势。的道路水平系数（RLF）定义为：

其中和表示和所在道路的速度限制。综上，路径的综合权重函数为：

步骤24）首先，在真实的路网结构中，两个连续采样点的候选点之间可能没有可达道路；其次，根据大量实验结论，错误匹配路径权重值总是小于，而正确匹配路径的权重值总是大于；最后，路网结构不是平面的，可能有立交桥或城市环岛等立体结构，而投影的结果是在平面坐标系中，因此，可能会将真正属于被遮挡道路的候选点投影到了其上面的道路上。结合以上三点分析，为了过滤错误数据减少后续计算负担，我们提出了以下三个约束：

约束1：

相邻采样点的各个候选点之间的连通性需符合真实路网结构，可在路网结构中查询到最短路径，即匹配路径在路网结构中真实存在且能够在合理时间内可到达。

约束2：

设两个相邻匹配点的候选点之间的权重的阈值。当路径的权重小于时则被视为错误匹配路径，此路径不参与后续计算。

约束3：

可以根据不通道路拥有不通的限速这一特性，通过车辆的行驶速度与道路限速的关系进行判断。设为车辆沿着候选点到候选点之间最短路径行驶的平均速度，为所经过的所有道路的加权平均限速。当，时，其中，路径被视为错误的匹配路径。

所述步骤 3）具体如下：

步骤31）我们以上一节提出的位置上下文分析为建模基础，采用空间分析以及时间分析两个方面来衡量两个连续候选点之间的影响。在计算各个采样点对应的各个候选点之间相互影响的权重之前，我们构建了一个静态评分矩阵：

其中，此静态评分矩阵中的每个项目仅考虑两个连续点的信息，表示候选点的权重。并不反映它们之间的相互影响。因此，我们可以将其构建为静态矩阵，以减少计算相互影响的权重时的计算负担。

步骤32）我们将采样点间的相互影响建模为维距离权重矩阵，定义如下：

其中，和是和之间的欧几里德距离，是相对于道路网的参数。此矩阵给出了所有其他点到的距离影响的权重。对于受距离影响的权重可计算为：

步骤33）在得到每个采样点的权重矩阵后，我们根据上一节筛选出的候选点创建候候选图，其中表示各个采样点的候选点集合，表示前一个采样点的候选点到当前采样点的候选点之间的路径集合，通过上一节的分析可知，路径到必须同时满足三个约束条件时才会存在边，每个节点都拥有观测概率属性，即表示该候选点与其采样点的观测概率，每条边都拥有累积权重与投票数属性，用于后续投票计数。

所述步骤 4）具体如下：

步骤41）局部最优路径可以反映最终匹配路径所经过的路径的可能性。如果路径（用表示）被更多的路径所包含，则路径称为最终路径一部分的概率就越大；如果路径没有被任何局部最优路径所包含，则最终匹配路径不包括该路径P。对于采样点的每个候选点，其中为采样点个数，为设置的候选点个数，遍历每个候选点，当一个候选点被遍历时，我们假设该候选点就是最终匹配阶级过中正确的匹配点，找到一条通过点的概率最大的路径作为局部最优路径。累计权重。是的权重，受和的距离影响。计算所有点的累计权重后，即可得到每个候选点的局部最优路径。

步骤42）在找到每个候选点的局部最优路径后，我们得到了一组局部最优路径。通过对每一个点的局部最优路径进行投票，选出投票数最多的一条路径作为最终匹配的路径。具体的：遍历第四阶段生成的候选图，对图的所有边进行投票，最后筛选出每两个相邻采样点中投票最多的子路径作为最终匹配子路径，最后，所有子路径拼接成最终的最优匹配路径。

**有益效果：**本发明采用的以上技术方案与现有技术相比，具有以下技术效果：

1. 简化了原始路网数据，将同一交通岗的多个交叉点视为同一路口，减少了大量有关路网的计算，提高算法效率。
2. 考虑路网数据为三维结构，将大地坐标系转换为三维笛卡尔坐标系，得益于KD树优秀的性能，取消KNN查找邻近边的范围阈值，采用全局搜索，增加候选路段匹配的准确率。
3. 本发明在已选出侯选路段的基础上使用web墨卡托投影确定候选点，并分两种情况讨论候选点的选取，提高了算法准确率。
4. 本发明考虑采样点与候选点之间以及采样点与采样点、候选点与候选点之间的关系对其进行相互影响建模，在存在较多噪声的数据集中也能拥有较高的准确率。

**附图说明**

图1是本认证方案所运用的实际场景。

图2是访问车辆具体的访问流程。

### 具体实施方式

下面结合附图对本发明的技术方案做进一步的详细说明：

在具体实施中，图1是本认证方案所运用的实际场景。在车联网领域中，用户在向第三方服务提供商请求服务的同时，也会将自身的位置隐私数据保存在第三方服务提供商。LBS服务提供商可以提供很多基于位置的共享服务，如好友位置查询、好友旅行轨迹查询、当前位置实时共享等。然后一旦用户的隐私数据被恶意用户获取，可能会对数据拥有者造成了极大的安全隐患。在该情况下，每个访问用户在访问数据前都需要通过网关的筛选，只有满足数据拥有者定义的访问策略才能通过网关访问到相应虚拟机，拒绝不满足访问策略的用户访问，保证数据隐私安全。与此同时利用信息流模型保证哪些用户可以访问到哪些服务，实现细粒度的数据操作。因此用户需要通过基于属性和信息流模型的动态访问控制算法才能访问相应虚拟机中的数据，保证数据隐私安全。

图2是本专利的访问流程图，假设车辆将自己的位置服务存在第三方服务提供商虚拟机中，车辆根据自己的隐私需求制定自己的访问控制策略P，并将访问策略P发送到可信中心，可信中心根据用户的访问控制策略以及随机数生成访问控制矩阵，同时将秘密值发送给车辆。在身份确认阶段，由于每个车辆()都申请了Handle标识。可以利用Handle标识唯一性确定车辆在系统中的真实身份。在我们的系统中，在注册阶段可信中心会对车辆具有的属性与车辆的Handle标识的hash值进行异或操作即,将异或操作得到的结果返回给车辆。车辆可以根据自身的Handle标识对结果进行异或操作，车辆获得自身的属性集。在访问控制阶段，请求流在OVS交换机流表中匹配成功，说明车辆的访问请求已经被处理过并且还在上次处理结果的周期中，因此OVS交换机根据流表规定的动作决定这个流如何处理。如果规定的动作为forward表示此访问车辆满足服务提供者定义的访问策略，若规定的动作为block表示访问车辆为服务提供者定义的恶意用户。

请求流在OVS交换机流表中未能匹配成功，交换机将此信息流作为可疑流发送至控制器，控制器根据访问车辆请求时携带的属性向量判断是否满足服务提供者定义的访问策略。SDN控制器收到OVS交换机发送的可疑流后，从流中获取访问车辆的属性向量, 因此我们可以根据等式，得到重构向量。其中为服务使用者属性向量矩阵，为重构向量，为目标向量。控制器根据计算得到的以及等式重构出秘密值s。SDN将计算得到的秘密值s发送到服务提供者进行比较。若验证成功则说明此访问车辆满足当前用户定义的访问策略，SDN控制器在根据服务提供者定义的隐私策略规定访问车辆此次授权访问的时间，根据访问车辆的MAC地址和虚拟机的IP地址作为流表项的源MAC地址、目的IP地址和目的MAC地址、源IP地址。下发流表项到OVS交换机允许此次车辆的访问请求。若验证失败，表示访问车辆的属性不满足用户定义的访问策略(非法用户)，控制器将丢弃该信息流拒绝其访问请求。最后根据信息流模型在规定的访问时间内访问虚拟机中具体哪些服务。



图1